



UNIVERSITÉ DE GENÈVE

FACULTÉ DES SCIENCES

Cours donné par
Pavol SEVERA

Analyse I

Étudiants de première année

19 février 2020

Table des matières

1	Séries numériques	3
1.1	Définitions	3
1.2	Comparaison avec une autre série	4
1.3	Comparaison avec une intégrale	4
1.4	Critères de Leibniz et de Dirichlet	9
1.5	Convergence absolue et convergence non-absolue	11
1.6	Produit de séries et l'exponentielle complexe	13
1.7	Résumé de la partie 1	16
2	Suites et séries de fonction	17
2.1	Comparaison uniforme	17
2.2	Critères de la convergence uniforme	19
2.3	Intégration et différentiation	21
2.4	Séries entières	24
2.5	Séries de Taylor	30
3	Espaces métriques	32
3.1	Métriques et normes	32
3.2	Fonctions continues	33
3.3	Limites de suites	37
3.4	Sous-ensembles ouverts et fermés	39
3.5	Espaces compacts	42
3.6	Espaces complets	45
4	Equations différentielles ordinaires	47
4.1	Introduction	47
4.2	Méthodes de solution	48
4.3	Les équations différentielles ordinaires linéaires à coefficients constants	54
4.4	Systèmes d'équations différentielles ordinaires linéaires à coefficients constants	60
4.5	Systèmes d'équations différentielles ordinaires linéaires générales	69
5	Fonctions à plusieurs variables	73
5.1	La différentielle et les dérivées partielles	73
5.2	Dérivées partielles supérieures	80
5.3	Formes quadratiques	83
5.4	Extremums et selles	88
5.5	Multiplicateurs de Lagrange	91
6	Intégrales multiples	96
6.1	Motivation	96
6.2	Définitions	96
6.3	Changement de variables	103

6.4	Propriétés élémentaires de l'intégrale	111
-----	--	-----

1 Séries numériques

$a_1, a_2, a_3 \dots \in \mathbb{R}$ une suite

$$a_1 + a_2 + a_3 + \dots + a_n = \sum_{n=1}^{\infty} a_n$$

1.1 Définitions

Si $a_1, a_2, \dots \in \mathbb{R}$ est une suite, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n = \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=1}^N a_n$

- Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ et $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ convergent, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n + b_n = \sum_{n=1}^{\infty} a_n + \sum_{n=1}^{\infty} b_n$
- Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ et si $\lambda \in \mathbb{R}$, alors $\sum_{n=1}^{\infty} \lambda \cdot a_n = \lambda \sum_{n=1}^{\infty} a_n$
- Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = 0$

Preuve

Si $s_n = a_1 + a_2 + \dots + a_n$, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} s_n$, mais $a_n = s_n - s_{n-1}$ et donc :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} (s_n - s_{n-1}) = \lim_{n \rightarrow \infty} s_n - \lim_{n \rightarrow \infty} s_{n-1} = 0 \text{ car } \lim_{n \rightarrow \infty} s_{n-1} = \sum_{n=1}^{\infty} a_n$$

Contre-exemple

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty \text{ même si } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} = 0$$

Remarque

Si $c_1, c_2 \dots \in \mathbb{C}$ est une suite et si $c \in \mathbb{C}$, alors on dit que $\lim_{n \rightarrow \infty} c_n = c$ si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} |c_n - c| = 0$. Autrement dit, si $c_n = u_n + iv_n$ et $c = u + iv$ on veut $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = u, \lim_{n \rightarrow \infty} v_n = v$

Exemple série géométrique

Soit $q \in \mathbb{C}, \sum_{n=0}^{\infty} q^n = 1 + q + q^2 + \dots$

- si $|q| \geq 1$ alors il n'est pas vrai que $\lim_{n \rightarrow \infty} q^n = 0$ (car $|q^n| \geq 1$) alors $\sum_{n=0}^{\infty} q^n$ diverge.

- si $|q| < 1 : s_n = 1 + q + q^2 + \dots + q^n = \frac{1 - q^{n+1}}{1 - q} = \frac{1}{1 - q} - \frac{1}{1 - q} \lim_{n \rightarrow \infty} q^{n+1} = \frac{1}{1 - q}$

Illustration : avec $q = \frac{1}{2} : 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \dots = 2$

1.2 Comparaison avec une autre série

Définition

Soit $a_1, a_2, \dots \in \mathbb{C}$ une suite. On dit que la série $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument si $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge.

Théorème

Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument c'est à dire si $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge.

Preuve

Rappel : une suite $(c_n)_{n=1}^{\infty}$ converge si elle est de Cauchy, c'est à dire $\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall m > n > n_0, |c_m - c_n| < \varepsilon$

Posons $t_n = |a_1| + |a_2| + \dots + |a_n|$ et $s_n = a_1 + a_2 + \dots + a_n$.

Notre hypothèse est $\lim t_n$ converge ($= \sum |a_n|$)

à montrer : $\lim s_n$ converge ($= \sum a_n$)

t_n converge $\implies t_n$ est une suite de Cauchy c'est à dire

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall m > n > n_0, \sum_{k=n+1}^m |a_k| = |t_m - t_n| < \varepsilon$$

$$\text{mais } |s_m - s_n| = \left| \sum_{k=n+1}^m a_k \right| \leq \sum_{k=n+1}^m |a_k| < \varepsilon$$

par l'inégalité triangulaire.

\implies la suite $(s_n)_{n=1}^{\infty}$ est de Cauchy, donc elle converge.

Observation

Si $a_n \geq 0 (a_n \in \mathbb{R}) \forall n \in \mathbb{N}$ alors $s_n = \sum_{k=1}^n a_k$ est une suite croissante ($s_{n+1} \geq s_n$ car $s_{n+1} - s_n = a_{n+1} \geq 0$) et donc

- soit la suite $(s_n)_{n=1}^{\infty}$ est bornée \implies elle converge. c'est à dire $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge.
- soit $(s_n)_{n=1}^{\infty}$ n'est pas bornée. c'est à dire $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = \infty$ c'est à dire $\sum_{n=1}^{\infty} a_n = \infty$. (diverge vers $+\infty$)

1.3 Comparaison avec une intégrale

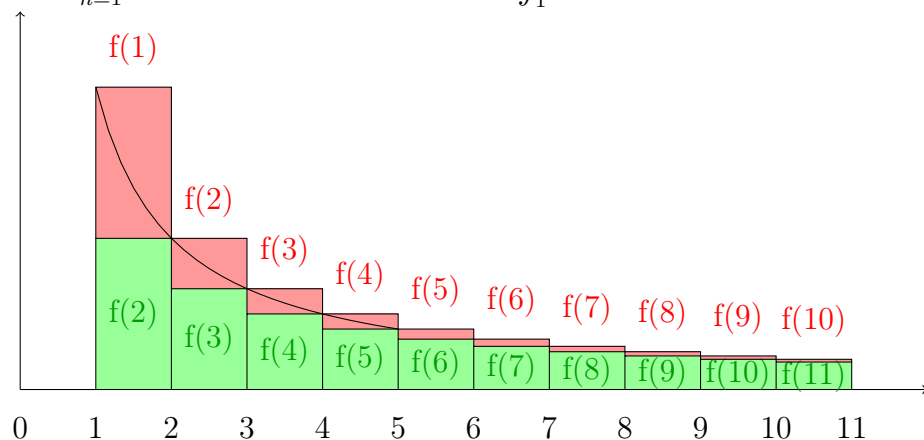
Théorème

Soit $f : [1, \infty) \implies [0, \infty)$ une fonction décroissante. Alors $\sum_{n=1}^{\infty} f(n)$ converge si et seulement si $\int_1^{\infty} f(x) dx$ converge.

Preuve

$$\sum_{n=1}^{\infty} f(n) \geq \int_1^{\infty} f(x) dx \geq \sum_{n=2}^{\infty} f(n)$$

$$\Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} f(n) < \infty \text{ si et seulement si } \int_1^{\infty} f(x) dx < \infty$$

**Preuve formelle**

$$f(n-1) = \int_n^{n+1} f(n+1) dx \leq \int_n^{n+1} f(x) dx \leq \int_n^{n+1} f(n) dx = f(n)$$

$$\sum_{n=2}^{N+1} f(n) \leq \int_1^{N+1} f(x) dx \leq \sum_{n=1}^N f(n)$$

$$\lim_{N \rightarrow \infty} : \sum_{n=2}^{\infty} f(n) \leq \int_1^{\infty} f(x) dx \leq \sum_{n=1}^{\infty} f(n) \text{ et donc } \sum_{n=1}^{\infty} f(n) < \infty \text{ si et seulement si } \int_1^{\infty} f(x) dx < \infty \quad \square$$

Exemple

Soit $a > 0$, $f(x) = \frac{1}{x^a}$
 quand est-ce que $\int_1^{\infty} \frac{dx}{x^a} < \infty$?

Réponse : si et seulement si $a > 1$ car $\int \frac{dx}{x^a} = \begin{cases} \frac{1}{1-a} x^{1-a} & \text{si } a \neq 1 \\ \log(x) & \text{si } a = 1 \end{cases}$

$\int_a^{\infty} \frac{dx}{x^a} < \infty$ si et seulement si $a > 1$ (en particulier $\int_1^{\infty} \frac{dx}{x} = \infty$

On a donc :

$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^a}$ converge si et seulement si $a > 1$ en particulier, $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty$ (la série harmonique)

Est-ce que $\sum_{n=2}^{\infty} \frac{1}{n(\log n)^a}$ converge ? voir la série.

Nous savons si $\sum_n q^n$ et si $\sum_n \frac{1}{n^a}$ converge, est-ce que $\sum_{n=1}^{\infty} \tan\left(\frac{1}{n^2}\right)$ converge ?

Proposition

Si $0 \leq a_n \leq b_n$ et si $\sum_{n=1}^{\infty} b_n < \infty$, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n < \infty$

Preuve

$$\sum_{n=1}^N a_n \leq \sum_{n=1}^N b_n$$

$$\lim_{N \rightarrow \infty} : \sum_{n=1}^{\infty} a_n \leq \sum_{n=1}^{\infty} b_n$$

□

Proposition

Soient $a_n \in \mathbb{C}$ et $b_n \in (0, \infty)$ Si la suite $(\frac{a_n}{b_n})_{n=1}^{\infty}$ est bornée, c'est à dire si $\exists C > 0$ tel que $|\frac{a_n}{b_n}| \leq C, \forall n$ et si $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ converge, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument.

Preuve

On a $|a_n| \leq C \cdot b_n$ et $\sum_{n=1}^{\infty} C \cdot b_n = C \sum_{n=1}^{\infty} b_n < \infty$ (converge)
 $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge, c'est à dire $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ converge absolument.

Théorème (critère de la limite)

Soient $a_n \in \mathbb{C}, b_n \in (0, \infty)$
 Supposons que $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_n}{b_n}$ existe.

Alors :

- Si $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ converge, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument
- si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ diverge, alors $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ diverge.
- Si $a_n \in (0, \infty), b_n \in (0, \infty)$, et si $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_n}{b_n} \neq 0$, alors $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge si et seulement si $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ converge (car on peut échanger les suites a_n et b_n)

Preuve du théorème :

La suite $\frac{a_n}{b_n}$ converge \Rightarrow elle est bornée, c'est à dire $\exists C > 0$, tel que $|\frac{a_n}{b_n}| \leq C$

On a donc $|a_n| \leq C \cdot b_n$

Par l'hypothèse : $\sum b_n$ converge $\Rightarrow \sum a_n$ converge

□

Exemples

$$\bullet \sum_{n=1}^{\infty} \tan\left(\frac{1}{n^2}\right), \tan\left(\frac{1}{n^2}\right) = a_n$$

$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\tan(x)}{x} = 1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\tan\left(\frac{1}{n^2}\right)}{\frac{1}{n^2}} = 1$$

On pose $b_n = \frac{1}{n^2}$:

$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2}$ converge, et donc $\sum_{n=1}^{\infty} \tan\left(\frac{1}{n^2}\right)$ converge.

$$\bullet \sum_{n=1}^{\infty} \sin\left(\frac{1}{n}\right) :$$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{\sin(x)}{x} = 1$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sin\left(\frac{1}{n}\right)}{\frac{1}{n}} = 1$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} \text{ diverge } \implies \sum_{n=1}^{\infty} \sin\left(\frac{1}{n}\right) \text{ diverge.}$$

Comparaison avec la série géométrique :

Théorème (Critère du quotient)

:

Soit $a_n \in \mathbb{C}$ une suite

• 1) Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < 1$, alors $\sum a_n$ converge absolument.

• 2) Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| > 1$, alors $\sum a_n$ diverge.

Preuve :

• 1) Soit q tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < q < 1 \implies \exists n_0$ tel que $\forall n \geq n_0$, on a $\left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < q$

On a donc :

$$|a_{n_0+1}| < q \cdot |a_{n_0}|$$

$$|a_{n_0+2}| < q \cdot |a_{n_0+1}| < q^2 \cdot |a_{n_0}|$$

$$|a_{n_0+k}| < q^k \cdot |a_{n_0}|$$

Vu que $\sum_{k=0}^{\infty} q^k$ converge, $\sum_{k=0}^{\infty} |a_{n_0+k}|$ converge $\implies \sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge, c'est à dire $\sum a_n$ converge absolument.

- 2) Soit q tel que $1 < q < \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right|$

$$\exists n_0 \forall n \geq n_0, \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| > q$$

$$\implies |a_{n_0+k}| > q^k \cdot |a_{n_0}|$$

$$\implies \lim_{n \rightarrow \infty} |a_n| = \infty$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \text{ diverge}$$

□

Exemples

$$x \in \mathbb{C}, x \neq 0, a_n = \frac{x^n}{n!}$$

$$\left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| = \left| \frac{x^{n+1}}{x^n} \right| = \frac{|x|}{n+1} \rightarrow_{n \rightarrow \infty} 0 (< 1)$$

$$\implies \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \text{ converge absolument.}$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2}, a_n = \frac{1}{n^2}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_{n+1}}{a_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{n+1}{n} \right)^2 = 1 \implies \text{le critère ne dit rien même si } \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} \text{ converge.}$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\left(\frac{n+1}{2^{n+1}} \right)}{\frac{n}{2^n}} = \frac{1}{2} < 1$$

$$\implies \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n} \text{ converge.}$$

Rappel :

- Si $a_n \in \mathbb{R}$ est une suite, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup(a_n) := \lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{k \geq n} a_k \in [-\infty, \infty] =$ le plus grand point d'adhérence
- Si $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n$ existe, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} a_n$

Théorème (critère de racine) :

Soit $a_n \in \mathbb{C}$ une suite

- 1) Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup \sqrt[n]{|a_n|} < 1$ alors $\sum a_n$ converge absolument
- 2) Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup \sqrt[n]{|a_n|} > 1$, alors $\sum a_n$ diverge

Remarque

Si $\lim \sup \sqrt[n]{|a_n|} = 1$, alors le critère ne dit rien

Preuve :

- 1) $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup \sqrt[n]{|a_n|} < q < 1$ en choisissant q .

Pour la définition de \limsup , $\exists n_0, \forall n \geq n_0, \sqrt[n]{|a_n|} < q$, c'est à dire $|a_n| < q^n \implies \sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge (car

- 2) $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup \sqrt[n]{|a_n|} > q > 1$

Par la définition de \limsup , il existe une infinité de $n \in \mathbb{N}$ tel que $\sqrt[n]{|a_n|} > q$, c'est à dire $|a_n| > q^n \implies$ on ne peut pas avoir $\lim_{n \rightarrow \infty} |a_n| = 0 \implies \sum_{n=1}^{\infty} a_n$ diverge \square

Exemples :

- $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$

$$\sqrt[n]{|a_n|} = \frac{|x|}{\sqrt[n]{n!}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 < 1$$

$$\implies \sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \text{ converge.}$$

- $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n}$

$$\sqrt[n]{|a_n|} = \frac{1}{2} \cdot \sqrt[n]{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} < 1$$

$$\implies \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n} \text{ converge.}$$

1.4 Critères de Leibniz et de Dirichlet

2 Critères pour la convergence non-absolue.

Théorème (critère de Leibniz)

Soit $b_n \in \mathbb{R}$ est une suite décroissante tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} b_n = 0$

Alors $\sum_{n=1}^{\infty} (-1)^{n-1} b_n$ converge.

Preuve :

On pose $s_n = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} b_k$

On a $s_0 \leq s_2 \leq s_4 \leq \dots \leq s_6 \leq s_4 \leq s_2$

$\lim_{n \rightarrow \infty} s_{2n}$ existe (s_{2n} est croissante et bornée) aussi $\lim_{n \rightarrow \infty} s_{2n+1}$ existe.

On a aussi $\lim_{n \rightarrow \infty} s_{2n} = \lim_{n \rightarrow \infty} s_{2n+1}$, car $\lim_{n \rightarrow \infty} (s_{2n+1} - s_{2n}) = \lim_{n \rightarrow \infty} b_{2n+1} = 0$ par l'hypothèse \implies la suite s_n converge \square

Exemple :

$1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{3} - \frac{1}{4} + \frac{1}{5} - \frac{1}{6} \cdots (= \log 2)$ converge mais ne converge pas absolument ($\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n}$ ne converge pas)

Théorème (critère de Dirichlet) :

Soit $b_n \in \mathbb{R}$ une suite décroissante tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} b_n = 0$.

Soit $a_n \in \mathbb{C}$ une suite tel que $s_n = \sum_{k=1}^n a_k$ est bornée (c'est à dire $\exists C > 0$ tel que $|s_n| \leq C$)

Alors la série $\sum_{n=1}^{\infty} a_n \cdot b_n$ converge.

Remarque :

Si $a_n = (-1)^{n-1}$, Dirichlet devient Leibniz ($s_1 = 1, s_2 = 0, s_3 = 1, s_4 = 0 \cdots$)

Preuve :

L'idée : sommation par parties. $s_0 = 0, s_n = \sum_{k=1}^n a_k$

$$t_n = \sum_{k=1}^n a_k \cdot b_k = \sum_{k=1}^n \underbrace{(s_k - s_{k-1})}_{a_k} \cdot b_k = s_n \cdot b_n + \sum_{k=1}^{n-1} s_k \cdot (b_k - b_{k+1})$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} s_n \cdot b_n = 0$, car $(s_n)_{n=1}^{\infty}$ est bornée et $\lim_{n \rightarrow \infty} b_n = 0$

$$\text{Donc } \sum_{n=1}^{\infty} a_n \cdot b_n = \lim_{n \rightarrow \infty} t_n = \sum_{k=1}^{\infty} s_k \cdot (b_k - b_{k+1}).$$

On va montrer que $\sum_{k=1}^{\infty} s_k \cdot (b_k - b_{k+1})$ converge

s_k est bornée, c'est à dire $\exists C > 0$, tel que $|s_k| \leq C$ et la série $\sum_{k=1}^{\infty} (b_k - b_{k+1})$ converge

$$\sum_{k=1}^n (b_k - b_{k+1}) = (b_1 - b_2) + (b_2 - b_3) + \cdots + (b_n - b_{n+1}) = b_1 - b_{n+1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} b_1$$

On a donc :

$$\sum_{k=1}^{\infty} (b_k - b_{k+1}) \text{ converge, } b_k - b_{k+1} \geq 0$$

$$|s_k| \leq C \implies \sum_{k=1}^{\infty} s_k \cdot (b_k - b_{k+1}) \text{ converge}$$

□

Exemple

Soit $z \in \mathbb{C}$ tel que $|z| = 1$ et $z \neq 1$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{z^n}{n} :$$

$$a_n = z^n, b_n = \frac{1}{n}$$

$$s_n = a_1 + a_2 + a_3 + \cdots + a_n = z + z^2 + z^3 + \cdots + z^n = z \cdot \frac{1 - z^n}{1 - z}$$

$$|s_n| = \underbrace{|z|}_{=1} \cdot \frac{|1 - z^n|}{|1 - z|} \leq \frac{|1| + |z^n|}{|1 - z|} = \frac{z}{|1 - z|} =: C$$

\Rightarrow la suite s_n est bornée.

$\Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} \frac{z^n}{n}$ converge.

$$z + \frac{z^2}{2} + \frac{z^3}{3} + \dots$$

\Rightarrow si $z = \cos \alpha + i \cdot \sin \alpha$

$$z^n = \cos(n\alpha) + i \sin(n\alpha) \Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\cos(n\alpha)}{n} \text{ converge} \Rightarrow \operatorname{Re}\left(\sum_{n=1}^{\infty} \frac{z^n}{n}\right)$$

1.5 Convergence absolue et convergence non-absolue

Rappel $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument si $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ converge ($\Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge)

Théorème A

Supposons que $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge absolument.

Soit $\sigma : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ une bijection (ici : $\mathbb{N} = \{1, 2, 3, \dots\}$)

$$\text{Alors } \sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)} = \sum_{n=1}^{\infty} a_n$$

"si une série converge absolument, alors la somme ne dépend pas de l'ordre de la sommation".

Théorème B

Supposons que $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge non-absolument ($\sum_{n=1}^{\infty} |a_n| = \infty$), et supposons que $a_n \in \mathbb{R}(\forall n)$.

Alors $\forall s \in \mathbb{R}, \exists$ bijection $\sigma_s : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tel que $\sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma_s(n)} = s$. Aussi, $\exists \sigma : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ tel que $\sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)}$ diverge.

Exemple :

$$1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{3} - \frac{1}{4} + \frac{1}{5} - \frac{1}{6} + \frac{1}{7} - \dots = \log(2) \text{ converge non-absolument.}$$

Un autre ordre :

$$\begin{aligned} & 1 + \frac{1}{3} - \frac{1}{2} + \frac{1}{5} + \frac{1}{7} - \frac{1}{4} + \dots \\ &= 1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{3} - \frac{1}{4} + \frac{1}{5} - \frac{1}{6} + \frac{1}{7} - \frac{1}{8} + \dots = \log(2) \\ & \quad + \frac{1}{2} - \frac{1}{4} + \frac{1}{6} - \frac{1}{8} + \dots = \frac{\log(2)}{2} \\ & \Rightarrow 1 - \frac{1}{2} - \frac{1}{3} + \frac{1}{4} - \frac{1}{5} + \frac{1}{6} - \dots = \log(2) = \frac{3}{2} \log(2) \end{aligned}$$

Contradiction

Lemme :

Supposons que $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge.

Alors $\lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n = 0$

Preuve :

$$\begin{aligned} \lim_{N \rightarrow \infty} : \sum_{n=1}^{\infty} a_n - \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n &= \sum_{n=1}^N a_n \\ \sum_{n=1}^{\infty} a_n - \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n &= \sum_{n=1}^{\infty} a_n \\ \implies \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n &= 0 \end{aligned}$$

□

Preuve du théorème A :

Posons $s_n = \sum_{k=1}^n a_k$, $s'_n = \sum_{k=1}^n a_{\sigma(k)}$

Il faut montrer que $\lim_{n \rightarrow \infty} s'_n = \lim_{n \rightarrow \infty} s_n$, c'est à dire que $\lim_{n \rightarrow \infty} (s'_n - s_n) = 0$

Posons $A_n = \{1, 2, 3, \dots, n\}$, $B_n = \{\sigma(1), \sigma(2), \sigma(3), \dots, \sigma(n)\}$

On a donc $s_n = \sum_{k \in A_n} a_k$

$$\begin{aligned} s'_n &= \sum_{k \in B_n} a_k \implies s'_n - s_n \\ &= \sum_{k \in B_n} a_k - \sum_{k \in A_n} a_k \\ &= \sum_{k \in B_n \setminus (A_n \cap B_n)} a_k - \sum_{k \in A_n \setminus (B_n \cap A_n)} a_k \\ \implies |s'_n - s_n| &\underbrace{\leq}_{\text{par l'inégalité triangulaire}} \sum_{k \in A_n \Delta B_n} |a_k| \end{aligned}$$

Si N est donné, alors $\forall n$ suffisamment grand, on a $\{1, 2, \dots, N\} \subset A_n \cap B_n$ et donc $|s'_n - s_n| \leq \sum_{k \in A_n \Delta B_n} |a_k| \leq \sum_{k=N+1}^{\infty} |a_k|$ car $\lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{k=N+1}^{\infty} |a_k| = 0$, on a $\lim_{n \rightarrow \infty} |s'_n - s_n| = 0$ □

Preuve du théorème B (indication)

On a $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ qui converge, mais $\sum_{n=1}^{\infty} |a_n|$ diverge.

Soient b_1, b_2, b_3, \dots les $a_n \geq 0$ et c_1, c_2, c_3, \dots les $a_n < 0$

On a donc $\lim_{n \rightarrow \infty} b_n = 0$, $\lim_{n \rightarrow \infty} c_n = 0$ (car $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = 0$) et $\sum_{n=1}^{\infty} b_n = \infty$, $\sum_{n=1}^{\infty} c_n = -\infty$

Pour construire $\sigma_s (s \in \mathbb{R})$:

Quand on dépasse s , on ajoute un c_i pour revenir en arrière, puis quand on redépasse s de l'autre côté, on ajoute b_i pour revenir de l'autre côté. À l'infini, on va tendre vers s .

1.6 Produit de séries et l'exponentielle complexe

Nous savons $\forall x \in \mathbb{C}, \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$ converge.

(par exemple, par le critère du quotient)

Théorème :

Si $x \in \mathbb{R}$, alors $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = \exp(x)$

$$x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} + \dots = \sin(x)$$

$$1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} - \frac{x^6}{6!} + \dots = \cos(x)$$

Preuve :

Taylor-Lagrange :

$$f(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(0)}{k!} x^k + \frac{f^{(n+1)}(t_n x)}{(n+1)!} x^{n+1}$$

$$\text{Si } f(x) = \exp(x), (e^x)' = e^x \implies f^{(k)}(0) = 1 \exp(x) = \sum_{k=0}^n \frac{x^k}{k!} + \underbrace{\frac{e^{t_n x}}{(n+1)!} x^{n+1}}_{=R_n(x)}$$

$$|R_n(x)| \leq \frac{e^{|x|}}{(n+1)!} |x|^{n+1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} R_n(x) = 0$$

$$\implies \exp(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n \frac{x^k}{k!} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}$$

Pour $\sin(x)$ et $\cos(x) \implies$ exercice.

Définition :

Si $x \in \mathbb{C}$, alors $\exp(x) := \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$

Proposition :

Si $x \in \mathbb{R}$, alors $\exp(ix) = \cos(x) + i \cdot \sin(x)$

Preuve :

$$\exp(ix) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(ix)^n}{n!} = 1 + \frac{ix}{1!} - \frac{x^2}{2!} - \frac{ix^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \dots = \left(1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} - \dots\right) + i \left(x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \dots\right) = \cos(x) + i \cdot \sin(x) \quad \square$$

On va montrer $\forall x, y \in \mathbb{C}, \exp(x) \cdot \exp(y) = \exp(x+y)$

Définition :

Supposons que X est un ensemble dénombrable et que on a des nombres $a_x \in \mathbb{C} (\forall x \in X)$ (c'est à dire $a : X \rightarrow \mathbb{C}$)

Si $\sigma : \mathbb{N} \rightarrow X$ est une bijection alors on pose :

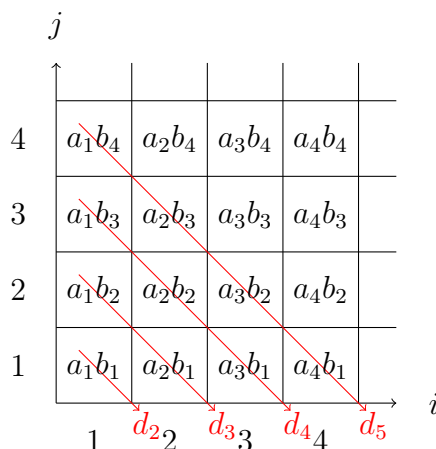
$$\sum_{x \in X} a_x = \sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)} \text{ en supposant que } \sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)} \text{ converge absolument}$$

(convergence absolue $\implies \sum_{x \in X} a_x$ ne dépend pas de σ)

Théorème :

Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ et $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ convergent absolument, alors :

$$\left(\sum_{i=1}^{\infty} a_i \right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} b_j \right) = \sum_{(i,j) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N}} a_i b_j$$

**Corollaire :**

Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ et $\sum_{n=1}^{\infty} b_n$ convergent absolument et si $d_n := \sum_{k=1}^{n-1} a_k b_{n-k}$, alors $\sum_{n=1}^{\infty} d_n = \left(\sum_{n=1}^{\infty} a_n \right) \left(\sum_{n=1}^{\infty} b_n \right)$

Preuve :

On sait que $\sum a_i \cdot \sum b_j = \sum_{(i,j) \in \mathbb{N} \times \mathbb{N}} a_i \cdot b_j$ On doit choisir l'ordre de la sommation.

Exemple

$$\text{Si } |x| < 1, \frac{1}{1-x} = \sum_{n=0}^{\infty} x^n$$

$$\text{Donc } \frac{1}{(1-x)^2} = \underbrace{\left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right)}_{a_n = x_n} \underbrace{\left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right)}_{b_n = x_n} \underbrace{=}_{\text{corollaire}} \sum_{n=0}^{\infty} d_n = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n$$

$$d_n = \sum_{k=0}^n a_{n-k} b_k = \sum_{k=0}^n x^{n-k} x^k = (n+1)x^n$$

Proposition

Si $x, y \in \mathbb{C}$, alors $(\exp(x))(\exp(y)) = \exp(x+y)$

(Rappel : $\exp(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$)

Preuve

$$\left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \right) \left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{y^n}{n!} \right) (\star), a_n = \frac{x^n}{n!}, b_n = \frac{y^n}{n!}$$

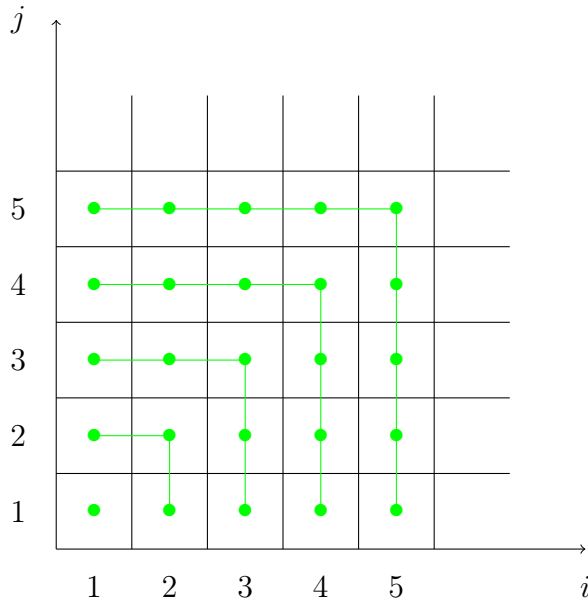
$$d_n = \sum_{k=0}^n \frac{x^{n-k}}{(n-k)!} \frac{y^k}{k!} = \frac{1}{n!} \sum_{k=0}^n \frac{n!}{(n-k)!k!} x^{n-k} y^k = \frac{1}{n!} (x+y)^n$$

Donc $(\star) = \sum_{n=0}^{\infty} d_n = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} (x+y)^n = \exp(x+y)$ □

Preuve du théorème

- $\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} a_i b_j$ converge absolument, c'est à dire $\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} |a_i b_j| < \infty$ On prend cet ordre de la

sommation. Si $l \in \mathbb{N}$, alors la l^2 -ième somme partielle est $\left(\sum_{i=1}^l |a_i| \right) \left(\sum_{j=1}^l |b_j| \right)$



Cette somme partielle est $\leq \left(\sum_{i=1}^{\infty} |a_i| \right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} |b_j| \right)$

\Rightarrow la suite des sommes partielles (qui est croissante) converge.

- $\left(\sum_{i=1}^{\infty} a_i \right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} b_j \right) = \sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} a_i b_j :$

On utilise le même ordre de sommation, la l^2 -ième somme partielle est $\left(\sum_{i=1}^n a_i\right) \left(\sum_{j=1}^n b_j\right)$

$$\lim_{l \rightarrow \infty} = \left(\sum_{i=1}^{\infty} a_i\right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} b_j\right)$$

On a donc trouvé une sous-suite qui converge vers $\left(\sum_{i=1}^{\infty} a_i\right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} b_j\right) (\star)$

La suite des sommes partielles converge (car on a une série qui converge même absolument)
 \Rightarrow la limite est (\star) \square

1.7 Résumé de la partie 1

- savoir faire : déterminer si une série converge ou pas Méthodes :

- comparer avec $\sum q^n$ (critère du quotient et de la racine)

- comparer avec $\sum \frac{1}{n^a}$

- critères de Leibniz et de Dirichlet

- Théorie : $\sum_{n=0}^{\infty} a_{\sigma(n)} = \sum_{n=0}^{\infty} a_n$ si la série converge absolument.

- produit de séries, $\exp(x+y) = \exp(x) \cdot \exp(y)$

Théorème (Euler)

$$\sum_{p \text{ premier}} \frac{1}{p} = \infty$$

\Rightarrow # des premiers est ∞ , ou que $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n^2} < \infty$, donc les premiers sont plus dense dans \mathbb{N} que les carrés.

Preuve

L'idée :

$$(*) = \left(1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^3} + \dots\right) \left(1 + \frac{1}{3} + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{3^3} + \dots\right) \left(1 + \frac{1}{5} + \frac{1}{5^2} + \frac{1}{5^3} + \dots\right) \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty$$

$$(*) = \frac{1}{1 - \frac{1}{2}} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{3}} \dots = \prod_{p \text{ premier}} \frac{1}{1 - \frac{1}{p}} = \infty$$

$$\log : \sum_{p \text{ premier}} -\log\left(1 - \frac{1}{p}\right) = \infty$$

$$\text{ou que } \lim_{x \rightarrow 0} \frac{-2\log(1-x)}{x} = 1$$

on a aussi que $\sum_{p \text{ premier}} \frac{1}{p} = \infty$ avec beaucoup de travail

2 Suites et séries de fonction

Motivation : justifier les calculs

$$\begin{aligned}
 |x| < 1, \frac{1}{1-x} &= \sum_{n=0}^{\infty} x^n \\
 \frac{1}{(1-x)^2} &= \left(\frac{1}{1-x} \right)' = \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right)' \stackrel{?}{=} \\
 \sum_{n=0}^{\infty} (x^n)' &= \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n \\
 -\log(1-t) &= \int_0^t \frac{1}{1-x} dx = \int_0^t \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) dx \stackrel{?}{=} \\
 &\stackrel{?}{=} \sum_{n=0}^{\infty} \int_0^t x^n dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^{n+1}}{n+1} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{t^n}{n}
 \end{aligned}$$

2.1 Comparaison uniforme

Définition

Soient A un ensemble, et $f_n : A \Rightarrow \mathbb{R} \text{ (ou } \mathbb{C})$, $n \in \mathbb{N}$. On dit que la suite $(f_n)_{n=1}^{\infty}$ converge ponctuellement vers $f : A \Rightarrow \mathbb{R} \text{ (ou } \mathbb{C})$ si $(\forall a \in A) \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(a) = f(a)$.

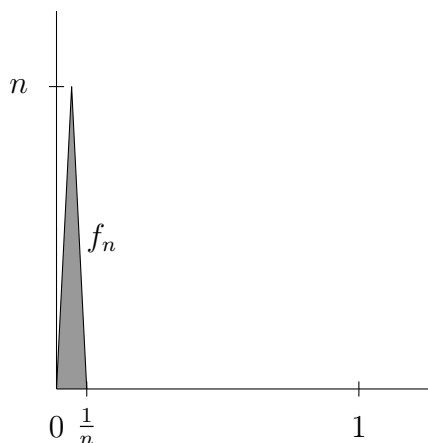
Exemple

$$\begin{aligned}
 F_n : \mathbb{R} &\Rightarrow \mathbb{R} \\
 f_n(x) &= \arctan(nx) \\
 (*) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) &= \begin{cases} \frac{\pi}{2}, & x > 0 \\ 0, & x = 0 \\ -\frac{\pi}{2}, & x < 0 \end{cases}
 \end{aligned}$$

Alors f_n converge ponctuellement vers $f(x) = (*)$.
 Cette limite n'est pas continue.

Exemple

$$f_n : [0, 1] \Rightarrow \mathbb{R}$$



$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) &= 0 \\ \int_0^1 f_n(x) dx &= \frac{1}{2} \\ \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 f_n(x) dx &= \frac{1}{2} \neq \int_0^1 \underbrace{\left(\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \right)}_{=0} dx\end{aligned}$$

Notation

Pour $f : A \Rightarrow \mathbb{C}$, on pose $\|f\| := \sup_{a \in A} |f(a)|$ la norme de f .

Motivation : si $f, g : A \Rightarrow \mathbb{C}$, alors on va voir $\|f - g\|$ comme la "distance" entre f et g .

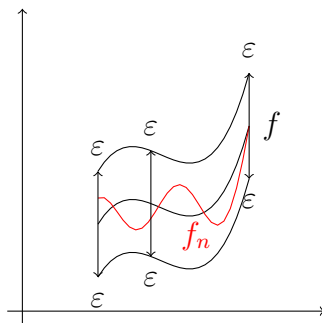
Définition

On dit que une suite de fonctions $f_n : A \Rightarrow \mathbb{C}$ converge uniformément vers $f : A \Rightarrow \mathbb{C}$ si $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\| = 0$

c'est à dire si :

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall n \geq n_0, \|f_n - f\| < \varepsilon$$

Visualisation :



Proposition

Si $f_n \Rightarrow f$ uniformément, alors $f_n \Rightarrow f$ ponctuellement

Preuve

Si $a \in A$, alors $\|f_n - f\| \geq |f_n(a) - f(a)|$

Donc si $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\| = 0$, alors aussi $\lim_{n \rightarrow \infty} |f_n(a) - f(a)| = 0$, c'est à dire $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(a) = f(a)$ \square

Exemple

$$f_n = \frac{\sin(nx)}{n}, f_n : \mathbb{R} \Rightarrow \mathbb{R}$$

Sait-on calculer $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n$?

La limite ponctuelle est 0 car $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = 0 \forall x \in \mathbb{R}$

On a $f_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$ ponctuellement

Est-ce que $f_n \Rightarrow 0$ uniformément ?

$$\|f_n - 0\| = \|f_n\| = \sup_{x \in \mathbb{R}} \left| \frac{\sin(nx)}{n} \right| = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$\Rightarrow f_n \Rightarrow 0$ uniformément

Image avec la fonction en triangle :

$$f_n : [0, 1] \Rightarrow \mathbb{R}$$

$f_n \Rightarrow 0$ ponctuellement

$(\forall x \in [0, 1]) \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = 0$ uniformément ?

$$\|f_n - 0\| = \|f_n\| = n \not\xrightarrow{n \rightarrow \infty}$$

\Rightarrow la convergence n'est pas uniforme

$$f_n(x) = \arctan(nx), f_n : \mathbb{R} \Rightarrow \mathbb{R}$$

limite ponctuelle :

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\pi}{2}, & x > 0 \\ 0, & x = 0 \\ -\frac{\pi}{2}, & x < 0 \end{cases}$$

$$\|f_n - f\| = \sup_{x \in \mathbb{R}} |f_n(x) - f(x)| = \frac{\pi}{2} \text{ car la convergence n'est pas continue}$$

$$\Rightarrow \|f_n - f\| \not\xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$f_n \Rightarrow f$ uniformément

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall n \geq n_0, \forall a \in A, |f_n(a) - f(a)| < \varepsilon$$

convergence ponctuelle :

$$\forall a \in A, \forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall n \geq n_0, |f_n(a) - f(a)| < \varepsilon \text{ } n_0 \text{ peut dépendre de } a.$$

Théorème

Soient $A \subset \mathbb{R}$ (ou $A \subset \mathbb{C}$) et $f_n : A \Rightarrow \mathbb{R}$ (ou $A \Rightarrow \mathbb{C}$), $n = 1, 2, 3, \dots$. Supposons que toute f_n est continue et que la suite $(f_n)_{n=1}^\infty$ converge uniformément vers $f : A \Rightarrow \mathbb{R}$ (ou $A \Rightarrow \mathbb{C}$). Alors f est continue.

Preuve

f est continue en $a \in A$ si :

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall a' \in A, |a' - a| < \delta \Rightarrow |f(a') - f(a)| < \varepsilon$$

$$f_n \Rightarrow f \text{ uniformément} \Rightarrow \forall n \text{ suffisamment grand } \|f_n - f\| < \frac{\varepsilon}{3}$$

$$f_n \text{ est continue} \Rightarrow \exists \delta > 0, \forall a' \in A, |a' - a| < \delta \Rightarrow |f_n(a') - f_n(a)| < \frac{\varepsilon}{3} (*)$$

Il faut montrer : si $|a' - a| < \delta$, alors $|f(a') - f(a)| < \varepsilon$.

$$\begin{aligned} \text{Mais } |f(a') - f(a)| &= |(f(a') - f_n(a')) + (f_n(a') - f_n(a)) + (f_n(a) - f(a))| \\ &\leq |f(a') - f_n(a')| + |f_n(a') - f_n(a)| + |f_n(a) - f(a)| \quad \underbrace{\leq}_{\text{inégalité triangulaire}} \\ &\leq \underbrace{\frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3}}_{\text{d'après } (*)} = \varepsilon \quad \square \end{aligned}$$

2.2 Critères de la convergence uniforme

Théorème (Critère de Cauchy)

Toute suite de Cauchy converge uniformément.

Soit $f_n : A \Rightarrow \mathbb{C}$ une suite de fonctions tel que :

$$(\forall \varepsilon > 0), (\exists n_0), (\forall m, n \geq n_0), \|f_m - f_n\| \leq (*)\varepsilon$$

Une suite de Cauchy. Alors la suite $(f_n)_{n=1}^\infty$ converge uniformément.

Preuve

- Convergence ponctuelle Si $a \in A$, alors $|f_m(a) - f_n(a)| \leq \|f_m - f_n\| (\forall m, n)$ Vu que $(*)$, on a que la suite $(f_n(a))_{n=1}^\infty$ est de Cauchy.

$$\Rightarrow (f_n(a))_{n=1}^\infty \text{ converge}$$

$$\text{et on pose } f(a) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(a)$$

On a donc une fonction $f : A \Rightarrow \mathbb{C}$ et $f_n \Rightarrow f$ ponctuellement

- $f_n \Rightarrow f$ uniformément : Nous savons que $(\exists n_0), (\forall m, n \geq n_0) \|f_m - f_n\| \leq \varepsilon$, en particulier $(\forall a) |f_m(a) - f_n(a)| \leq (+)\varepsilon$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} |f_m(a) - f_n(a)| = |f(a) - f_n(a)| \leq \varepsilon \text{ (par +)}$$

On a donc $(\forall a \in A), |f(a) - f_n(a)| \leq \varepsilon$ c'est à dire $\|f - f_n\| \leq \varepsilon$ Cela implique que $f_n \Rightarrow f$ uniformément

Définition

Si $g_n : A \rightarrow \mathbb{C}$ on dit que $\sum_{n=0}^\infty g_n$ converge uniformément si $\lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=0}^N g_n$ converge uniformément.

Propriété (inégalité triangulaire pour $\|...\|$)

Si $f, g : A \rightarrow \mathbb{C}$ alors $\|f + g\| \leq \|f\| + \|g\|$

Preuve :

$$(\forall a \in A) : |f(a) + g(a)| \leq |f(a)| + |g(a)| \leq \|f\| + \|g\|$$

$$\text{on prend } \sup_{a \in A} : \|f + g\| \leq \|f\| + \|g\|$$

□

Théorème (critère de Weierstrass)

Soit $g_n : A \rightarrow \mathbb{C}$ une suite de fonctions tel que $\sum_{n=0}^\infty \|g_n\| < \infty$. Alors $\sum_{n=0}^\infty g_n$ converge uniformément.

Preuve :

Posons $s_n = \sum_{k=1}^n g_k(s_n : A \rightarrow \mathbb{C}), t_n = \sum_{k=1}^n |g_k| (\in \mathbb{R})$

Si $m \geq n$, alors $\|s_m - s_n\| = \left\| \sum_{k=n+1}^m g_k \right\| \stackrel{\text{Proposition}}{\leq} \sum_{k=n+1}^m \|g_k\| = t_m - t_n = |t_m - t_n|$

Par l'hypothèse, la suite $(t_n)_{n=1}^\infty$ converge.

\implies elle est de Cauchy $\implies |s_m - s_n| \leq |t_m - t_n|$ la suite $(s_n)_{n=1}^\infty$ est de Cauchy \implies (Critère de Cauchy) s_n converge uniformément. \square

Exemple :

$$g_n(x) = \frac{\sin(nx)}{n^2}$$

$$g_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\sin(nx)}{n^2} \text{ converge uniformément}$$

$$\|g_n\| = \sup_{x \in \mathbb{R}} \left| \frac{\sin(nx)}{n^2} \right| = \frac{1}{n^2}$$

$$\sum_{n=0}^{\infty} \|g_n\| = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n^2} < \infty$$

$$\implies \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\sin(nx)}{n^2} \text{ converge uniformément}$$

$$\implies f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\sin(nx)}{n^2} \text{ est une fonction continue}$$

Corrolaire (forme alternative du critère de Weierstrass)

Si $g_n : A \rightarrow \mathbb{C}$ et $b_n \geq 0$ sont tel que :

$$(\forall a \in A), |g_n(a)| \leq b_n \text{ et si } \sum_{n=0}^{\infty} b_n < \infty, \text{ alors } \sum_{n=0}^{\infty} g_n \text{ converge uniformément}$$

Preuve :

$$\|g_n\| \leq b_n \implies \sum_{n=0}^{\infty} \|g_n\| < \infty \square$$

2.3 Intégration et différentiation

Théorème

Soient $f_n : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$ des fonctions continues ($n = 1, 2, 3, \dots$)

Si la suite des f_n converge uniformément, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f_n(x) dx = \int_a^b \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) dx$

Version pour les séries : Si $\sum_{n=0}^{\infty} g_n$ converge uniformément, alors

$$\sum_{n=0}^{\infty} \int_a^b g_n(x) dx = \int_a^b \left(\sum_{n=0}^{\infty} g_n(x) \right) dx$$

Preuve :

Posons $f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$

On veut montrer $\int_a^b f(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f_n(x) dx$

On a : $\left| \int_a^b (f(x) - f_n(x)) dx \right| \leq \int_a^b |f(x) - f_n(x)| dx \leq (b-a) \|f - f_n\| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$ (converge uniformément)

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b (f(x) - f_n(x)) dx = 0$$

□

Exemple

Si $|x| < 1$, alors :

$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}$ converge uniformément.

sur $[-q, q]$, si $0 \leq q < 1$, par Weierstrass, $\|x^n\|_{\text{sur } [-q, q]} = q^n$ et $\sum_{n=0}^{\infty} q^n = \frac{1}{1-q}$ converge.

Si $0 \leq t < 1$:

$$\int_0^t \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) dx = \sum_{n=0}^{\infty} \int_0^t x^n dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^{n+1}}{n+1}$$

$$\int_0^t \frac{dx}{1-x} = -\log(1-t) \Rightarrow \forall t \in (-1, 1) :$$

$$-\log(1-t) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{t^n}{n}$$

Remarque

Le même (*) est vrai si $f_n \rightarrow f$ uniformément sur $[c, d]$ et $[a, b] \subset [c, d]$ car la convergence uniforme sur $[c, d]$ implique la convergence uniforme sur $[a, b]$.

Question ?

Quand est-ce que :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (f'_n) = \left(\lim_{n \rightarrow \infty} f \right)' ?$$

La convergence uniforme n'est pas suffisante :

Exemples

- 1) $f_n(x) = \frac{\sin(nx)}{n}$

$$f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n = 0$ par la convergence uniforme.

$$\left(\|f_n\| = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \right)$$

mais $f'_n(x) = \cos(nx)$ ne converge pas

$\lim_{n \rightarrow \infty} f'_n$ n'existe pas

• 2) $f_n(x) = \sqrt{x^2 + \frac{1}{n}}$

$$f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$f_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} |x| = f(x) \text{ convergence uniforme.}$$

f n'est pas dérivable.

Théorème

Soient $f_n : [a, b] \rightarrow \mathbb{C}$ des fonctions de la classe C^1 (c'est à dire f'_n est continue).

Supposons que la suite $(f_n)_{n=1}^\infty$ converge (ponctuellement) et que la suite $(f'_n)_{n=1}^\infty$ converge uniformément.

Alors $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n$ est de la classe C^1 et $\lim_{n \rightarrow \infty} (f'_n) = \left(\lim_{n \rightarrow \infty} f_n \right)'$

Preuve

Posons $f = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n$ $g = \lim_{n \rightarrow \infty} f'_n$. Vu que f'_n sont continues et que $\lim_{n \rightarrow \infty} g$ converge uniformément, nous savons que g est continue.

Il faut montrer que $g = f'$.

Soient $t_0, t_1 \in [a, b]$

$$\text{Alors } \int_{t_0}^{t_1} g(x) dx = \int_{t_0}^{t_1} \lim_{n \rightarrow \infty} f'_n(x) dx =$$

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{t_0}^{t_1} f'_n(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} (f_n(t_1) - f_n(t_0))$$

$$= f(t_1) - f(t_0) \implies f \text{ est une fonction primitive de } g, \text{ c'est à dire } f' = g$$

□

Pour les séries :

$$\sum_{n=1}^{\infty} g'_n = \left(\sum_{n=1}^{\infty} g_n \right)'$$

Si $\sum_{n=1}^{\infty} g_n$ converge et si $\sum_{n=1}^{\infty} g'_n$ converge uniformément.

Exemple

Si $x \in (-1, 1)$ alors $\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}$

On pose $g_n(x) = x^n, g'_n(x) = n \cdot x^{n-1}$

Est-ce que $\sum_{n=1}^{\infty} g'_n = \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot x^{n-1}$ converge uniformément ?

Avec Weierstrass : soit q tel que $0 < q < 1$

Sur $[-q, q]$ on a :

$$|n \cdot x^{n-1}| \leq n \cdot q^{n-1}$$

$$\begin{aligned}
& \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot q^{n-1} \text{ converge par le critère du quotient :} \\
& \left(\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(n+1)q^n}{n \cdot q^{n-1}} = q \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n+1}{n} = q < 1 \right) \\
& \xRightarrow{\text{Weierstrass}} \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot x^{n-1} \text{ converge uniformément sur } [-q, q]. \\
& \Rightarrow \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right)' = \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot x^{n-1} \\
& (\forall x) \in [-q, q] \\
& \Rightarrow \text{vrai } \forall x \in (-1, 1) \\
& \frac{1}{(1-x)^2} = \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n
\end{aligned}$$

2.4 Séries entières

Série entière : série de la forme $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$

Par exemple :

- $\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x} \forall x \text{ tel que } |x| < 1$
- $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = \exp(x) \forall x$
- $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n} = -\log(1-x)$

Proposition

Soit $x_n \in \mathbb{C}$ tel que $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge.

Alors $\forall x \in \mathbb{C}$ tel que $|x| < |x_0|$ la série $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge et la convergence est uniforme sur le disque.

$D_q := \{x \in \mathbb{C} \mid |x| \leq q\}$ pour tout q tel que $q < |x_0|$

Preuve

$$\begin{aligned}
& \sum_{n=0}^{\infty} c_n x_0^n \text{ converge} \\
& \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} c_n x_0^n = 0 \\
& \Rightarrow \exists C > 0 \text{ tel que } |c_n x_0^n| \leq C \quad \forall n \\
& \text{Si } |x| < |x_0|, \text{ alors} \\
& |c_n \cdot x^n| = |c_n \cdot x_0^n| \cdot \left| \frac{x}{x_0} \right|^n \stackrel{(*)}{\leq} C \cdot \left| \frac{x}{x_0} \right|^n, \left| \frac{x}{x_0} \right| < 1 \\
& \Rightarrow \sum_{n=0}^{\infty} \left| \frac{x}{x_0} \right|^n < \infty \\
& \Rightarrow \sum_{n=0}^{\infty} |c_n x^n| < \infty \\
& \text{par } (*)
\end{aligned}$$

c'est à dire $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge absolument par la convergence uniforme. On utilise Weierstrass :

$$\sup_{x \in D_q} |c_n x^n| = |c_n| \cdot |x|^n = |c_n| \cdot q^n$$

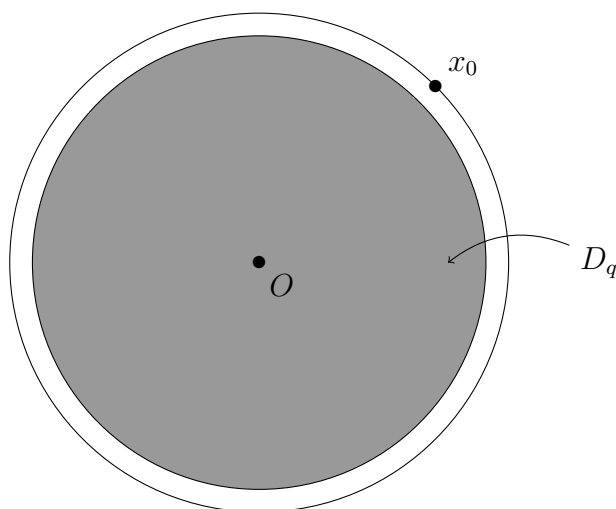
$$\sum_{n=0}^{\infty} |c_n| \cdot q^n < \infty \text{ (car } q < |x_0|)$$

et donc $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge uniformément sur D_q □

Théorème

Si $c_0, c_1, c_2, \dots \in \mathbb{C}$, alors $R \in [0, \infty]$ tel que $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge absolument si $|x| < R$
diverge si $|x| > R$

Si $q < R$, alors $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge uniformément sur D_q .



Preuve

On pose $R = \sup \{x \in \mathbb{C} \mid \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \text{ converge} \}$ et on utilise la proposition précédente □.

R est le rayon de la convergence de la série $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$

Théorème

- (1) $R = \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|C_n|}}$
- (2) $R = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right|$ si cette limite existe.

Preuve

- Critère de la racine :

Posons $a_n = c_n x^n$. Par :

$$\sum_{n=0}^{\infty} a_n = \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \quad \begin{array}{l} \text{converge si } \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n x^n|} < 1 \\ \text{diverge si } \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n x^n|} > 1 \end{array}$$

$$\text{Mais } \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n x^n|} = |x| \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}$$

$$\text{Et donc si } |x| < \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}} \text{ la s rie converge et si } |x| > \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}} \rightarrow \text{diverge}$$

- Avec le crit re du quotient : Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|c_{n+1} x^{n+1}|}{|c_n x^n|} < 1$ alors $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge.

$$\text{Si } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|c_{n+1} x^{n+1}|}{|c_n x^n|} > 1 \text{ alors } \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \text{ diverge.}$$

$$\text{Car } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|c_{n+1} x^{n+1}|}{|c_n x^n|} = |x| \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_{n+1}}{c_n} \right|$$

On a donc :

$$|x| \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_{n+1}}{c_n} \right| < 1 \implies \text{converge}$$

$$|x| \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_{n+1}}{c_n} \right| > 1 \implies \text{diverge}$$

$$\text{c'est   dire } |x| < \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right| \implies \text{converge}$$

$$|x| > \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right| \implies \text{diverge}$$

Exemple

$$\begin{aligned} \sum_{n=0}^{\infty} n^2 x^n \\ c_n = n^2 \\ R = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right| = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2}{(n+1)^2} = 1 \end{aligned}$$

  partir de maintenant : $x \in \mathbb{R}$:

Th or me

Si la rayon de la convergence de $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ est R , alors le rayon de la convergence $\sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^{n-1}$ est aussi R .

$$\text{et } \left(\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \right)' = \sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^{n-1} \forall x \in (-R, R)$$

Preuve

$$\text{La fonction } f : (-R, R) \rightarrow \mathbb{C}, f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$$

$$\text{et } f \text{ est infiniment d rivable } (C^\infty) \text{ et } c_n = \frac{f^{(n)}(0)}{n!}$$

Preuve

La rayon R' de la convergence de $\sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^{n-1}$ est le même que pour $x \sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^{n-1} = \sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^n$ et donc :

$$R' = \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n \cdot n|}} = \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|} \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{n}} = 1$$

$$= \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}} = R$$

c'est à dire $R' = R$

Rappel

$\sum_{n=0}^{\infty} (g'_n) = \left(\sum_{n=0}^{\infty} g_n \right)'$ si $\sum_{n=0}^{\infty} (g'_n)$ converge uniformément et si $\sum_{n=0}^{\infty} g_n$ converge.

On pose $g_n(x) = c_n x^n$, $g'_n(x) = n \cdot c_n \cdot x^{n-1}$

Choisissons q tel que $0 \leq q \leq R$

$$\Rightarrow \sum_{n=0}^{\infty} g'_n \text{ et } \sum_{n=0}^{\infty} g_n \text{ converge uniformément sur } [-q, q]$$

$$\Rightarrow \sum_{n=0}^{\infty} g'_n = \left(\sum_{n=0}^{\infty} g_n \right)' \text{ sur } [-q, q] (\forall q < R)$$

$$\Rightarrow \sum_{n=0}^{\infty} g'_n = \left(\sum_{n=0}^{\infty} g_n \right)' \text{ sur } (-R, R)$$

On a donc $\forall x \in (-R, R)$:

$\left(\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \right)' = \sum_{n=1}^{\infty} c_n \cdot n \cdot x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} c_{n+1} \cdot (n+1) \cdot x^n \leftarrow$ une série entière avec le même rayon de convergence. R .

$$\Rightarrow \left(\sum_{n=0}^{\infty} c_{n+1} \cdot (n+1) \cdot x^n \right)' = \sum_{n=0}^{\infty} c_{n+2} \cdot (n+2) \cdot (n+1) \cdot x^n \text{ et c.}$$

$$\Rightarrow f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \text{ est } C^\infty \text{ sur } (-R, R)$$

Si on calcule :

$$f^{(n)}(0) = \sum_{k=0}^{\infty} (c_k x^k)^{(n)}|_{x=0} = c_n \cdot (x^n)^{(n)}|_{x=0} = c_n \cdot n!$$

$$\Rightarrow c_n = \frac{f^{(n)}(0)}{n!}$$

□

Théorème

Si $t \in (-R, R)$, alors

$$\int_0^t \left(\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \right) dx = \sum_{n=0}^{\infty} c_n \int_0^t x^n dx = \sum_{n=0}^{\infty} c_n \frac{t^{n+1}}{n+1}$$

Preuve

Convergence uniforme

□

Exemples

$$\bullet \exp(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \quad R = \infty$$

$$\left(\frac{x^n}{n!}\right)' = \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}$$

$$\implies (\exp(x))' = \exp(x)$$

$$x \in \mathbb{C}$$

$$\exp(\lambda x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n x^n}{n!}$$

$$\left(\frac{\lambda^n x^n}{n!}\right)' = \frac{\lambda^n x^{n-1}}{(n-1)!} = \lambda \frac{\lambda^{n-1} x^{n-1}}{(n-1)!}$$

$$\left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n x^n}{n!}\right)' = \sum_{n=1}^{\infty} \lambda \frac{\lambda^{n-1} x^{n-1}}{(n-1)!} = \sum_{n=0}^{\infty} \lambda \frac{\lambda^n x^n}{n!} = \lambda \exp(\lambda x) = (\exp(\lambda x))'$$

$$\bullet \frac{1}{1-x} = \sum_{n=0}^{\infty} x^n, R = 1$$

$$t \in (-R, R) = (-1, 1)$$

$$-\log(1-t) = \int_0^t \frac{dx}{1-x} = \int_0^t \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n\right) dx = \sum_{n=0}^{\infty} \int_0^t x^n dx = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{t^n}{n} = -\log(1-t) \forall t \in (-1, 1)$$

Remarque

Pour $t = -1$, on n'a rien démontré mais

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n} \text{ converge, en fait } = -\log(2).$$

C'est vrai par le critère de Leibniz, mais il faut le montrer.

$$\frac{1}{1+x^2} = 1 - x^2 + x^4 - x^6 + x^8 - \dots$$

Cette série converge si et seulement si $|x| < 1 \implies R = 1$

$$\forall t \in (-1, 1)$$

$$= (\arctan(t)) = \int_0^t \frac{dx}{1+x^2} = t - \frac{t^3}{3} + \frac{t^5}{5} - \frac{t^7}{7} + \dots (*)$$

La série (*) converge aussi pour $t = 1$ (et $t = -1$)

$$1 - \frac{1}{3} + \frac{1}{5} - \frac{1}{7} + \dots \text{ (par Leibniz)}$$

En fait, c'est égal à $\arctan(1) = \frac{\pi}{4}$ mais il faut le montrer car $1 \notin (-1, 1)$

Théorème (Abel)

Supposons que

$(*) = \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge pour $x = x_0 \in \mathbb{R}$

Alors la convergence de $(*)$ est uniforme sur $[0, x_0]$ (si $x_0 \geq 0$) ou sur $[x_0, 0]$ (si $x_0 \leq 0$)

En particulier, la fonction $(*)$ est continue sur $[0, x_0]$ (ou sur $[x_0, 0]$ si $x_0 \leq 0$) et donc :

$$\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n = \lim_{x \rightarrow x_0} \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$$

Exemples

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n} = -\log(1-x) \forall |x| < 1$$

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n} \stackrel{Abel}{=} \lim_{x \rightarrow -1} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n} = \lim_{x \rightarrow -1} -\log(1-x) = -\log(2)$$

$$\text{Pareil } 1 - \frac{1}{3} + \frac{1}{5} - \frac{1}{7} + \dots = \lim_{x \rightarrow 1} \arctan(x) = \arctan(1) = \frac{\pi}{4}$$

Preuve du théorème de Abel

Quelques simplifications :

Sans perte de généralité, on peut supposer que :

- $x_0 = 1$ car $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n = \sum_{n=0}^{\infty} c_n \cdot x_0^n \left(\frac{x}{x_0} \right)^n$
- Si $x_0 = 1$, on peut supposer que $\sum_{n=0}^{\infty} c_n = 0$ (pour cela, on remplace c_0 par $-\sum_{n=1}^{\infty} c_n$)

L'idée de la preuve : sommation par parties.

On pose $s_n = \sum_{k=0}^n c_k$ (et $s_{-1} = 0$)

Donc $c_n = s_n - s_{n-1}$, $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = 0$

On a $\sum_{k=0}^n c_k x^k = \sum_{k=0}^n (s_k - s_{k-1}) x^k = s_n x^n + \sum_{k=0}^{n-1} s_k (x^k - x^{k+1})$

Vu que si $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = 0$, on a

$s_n x^n \rightarrow 0$ uniformément sur $[0, 1]$ car $\|s_n x^n\| = |s_n| \rightarrow 0$

Donc il faut montrer que

$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n s_k (x^k - x^{k+1})$ est uniforme sur $[0, 1]$, c'est à dire que :

$\sum_{k=0}^{\infty} s_k (x^k - x^{k+1})$ converge uniformément

À montrer :

$f_n(x) = \sum_{k=0}^n s_k x^k (1-x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{\infty} s_k x^k (1-x) = f(x)$ uniformément sur $[0, 1]$ en utilisant que

$\lim_{k \rightarrow \infty} s_k = 0$

Il faut donc montrer que $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f - f_n\| = 0$

$$\begin{aligned}
|f(x) - f_n(x)| &= \left| \sum_{k=n+1}^{\infty} s_k x^k (1-x) \right| = |1-x| \cdot \left| \sum_{k=n+1}^{\infty} s_k x^k \right| \leq |1-x| \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \cdot \sum_{k=n+1}^{\infty} x^k = \\
(1-x) \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \frac{x^{n+1}}{1-x} &= x^{n+1} \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \leq \sup_{k \geq n+1} |s_k| \\
\text{Donc } \forall x \in [0, 1], \text{ on a } |f(x) - f_n(x)| &\leq \sup_{k \geq n+1} |s_k| \\
\text{C'est à dire } \|f - f_n\| &\leq \sup_{k \geq n+1} |s_k| \\
\text{Finalement,} \\
\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{k \geq n+1} |s_k| &= \limsup_{n \rightarrow \infty} |s_k| = \lim_{n \rightarrow \infty} |s_k| = 0 \\
\Rightarrow \|f - f_n\| &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0
\end{aligned}$$

□

2.5 Séries de Taylor

Rappel

Si R est le rayon de convergence de $f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$, alors f est C^∞ sur $(-R, R)$ et $c_n = \frac{f^{(n)}(0)}{n!}$

Définitions

Soit $f : (-a, a) \rightarrow \mathbb{R}$ (ou $\rightarrow \mathbb{C}$) une fonction C^∞ . Alors la série de Taylor de f est la série entière :

$$(*) \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^{(n)}(0)}{n!} x^n$$

Question

Est-ce que $(*)$ converge vers f ? Pour quels $x \in (-a, a)$?

Contre-exemples

- $\exists f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} C^\infty$ tel que sa série de Taylor ne converge que pour $x = 0$ (c'est à dire le rayon de convergence est 0).

$$\bullet f(x) = \begin{cases} \exp\left(-\frac{1}{x^2}\right) & \text{si } x \neq 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases} \quad f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \text{ est } C^\infty \text{ et } f^{(n)}(0) = 0 \forall n \text{ (exercice)}$$

\Rightarrow la série de Taylor est $0 \neq f(x)$ pour le comprendre : Analyse Complexe.

Exemples positifs

$$\begin{aligned}
\frac{1}{1-x} &= \sum_{n=0}^{\infty} x^n \quad \forall x \in (-1, 1) \\
\exp(x) &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \forall x
\end{aligned}$$

Résumé de la partie 2

Déterminer si une suite ou une série de fonctions converge uniformément ou pas.

Méthodes :

- de la définition
- critère de Weierstrass

À quoi ça sert :

- montrer que $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n$ est continue
- $\left(\lim_{n \rightarrow \infty} f_n \right)' = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n'$
- $\int_a^b \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b f_n(x) dx$

Cas particuliers, séries entières :

- rayon de la convergence
- on peut échanger \sum avec la dérivée ou avec l'intégrale

3 Espaces métriques

Motivation

- préparation pour les fonctions à plusieurs variables
- mieux comprendre la convergence uniforme
- "une grande généralisation"

3.1 Métriques et normes

Définition

Si X est un ensemble, alors une métrique sur X est une fonction de $X \times X \rightarrow [0, \infty)$ tel que $\forall x, y, z \in X$:

- $d(x, y) = 0$ si $x = y$
- $d(x, y) = d(y, x)$
- $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z)$

Un espace métrique est un ensemble avec une métrique.

Exemples

- si (X, d) est un espace métrique, et si $Y \subset X$, alors $(Y, d|_{Y \times Y})$ est aussi un espace métrique.
- $X = \mathbb{R}, d(x, y) = |x - y|$ ($x, y \in \mathbb{R}$)
- $X = \mathbb{C}, d(x, y) = |x - y|$
- $X = \mathbb{R}^n, d(x, y) = \sqrt{(x - y) \cdot (x - y)}$ où \cdot représente le produit scalaire.

Définition

Soit V un espace vectoriel réel (ou complexe). Une norme sur V est une fonction $\|\cdot\| : V \rightarrow [0, \infty)$ tel que $\forall u, v \in V, \forall \lambda \in \mathbb{R}$ (ou \mathbb{C}) :

- $\|v\| = 0$ si et seulement si $v = 0$
- $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$
- $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$

Exemple

$$V = \mathbb{R}^n, \|v\| = \sqrt{v \cdot v}$$

Proposition

Si $\|\cdot\|$ est une norme sur V , alors $d(u, v) = \|u - v\|$ est une métrique sur V .

Preuve

$$d(u, v) = \|u - v\| = 0 \text{ si et seulement si } u - v = 0 \text{ si et seulement si } u = v$$

$$d(u, v) = \|v - u\| = \|(-1)(u - v)\| = \|u - v\| = d(u, v)$$

$$d(u, w) = \|u - w\| = \|(u - v) + (v - w)\| \leq \|u - v\| + \|v - w\| = d(u, v) + d(v, w) \quad \square$$

Terminologie

Un espace vectoriel muni d'une norme est appelé un espace normé.

Exemples

- $V = \mathbb{R}^n, v = (v_1, \dots, v_n) \quad \|v\|_2 := \sqrt{v \cdot v} = \sqrt{\sum_{i=1}^n v_i^2}$

- $V = \mathbb{R}^n$
 $\|v\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|$

- $V = \mathbb{R}^n$
 $\|v\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} |v_i|$

- si A est un ensemble,

$$V = B(A) : \{f : a \rightarrow \begin{matrix} \mathbb{R} \\ \text{ou } \mathbb{C} \end{matrix} \mid f \text{ est bornée} \}$$

si $f \in V$, on pose :

$$\|f\|_\infty = \sup_{a \in A} |f(a)| \text{ (on utilise la norme dans la convergence uniforme).}$$

$$a < b \in \mathbb{R}$$

$$V = C([a, b])$$

$$\|f\|_\infty = \max_{x \in [a, b]} |f(x)|$$

$$\|f\|_1 = \int_a^b |f(x)| dx$$

$$\|f\|_2 = \sqrt{\int_a^b |f(x)|^2 dx}$$

3.2 Fonctions continues**Définition**

Soient (X, d_X) et (Y, d_Y) des espaces métriques.

Une application $f : X \rightarrow Y$ est continue en $x_0 \in X$ si :

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x \in X, (d_X(x, x_0) < \delta \implies d_Y(f(x), f(x_0)) < \varepsilon)$$

Définition

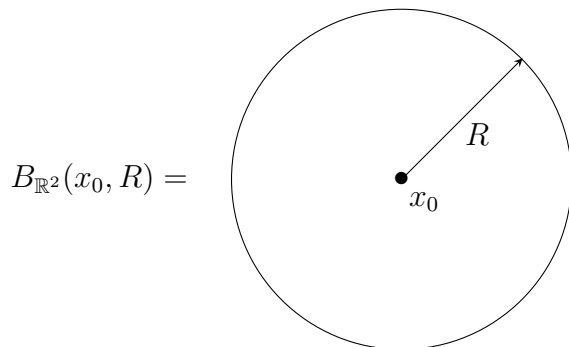
Si (X, d) est un espace métrique, $x_0 \in X, R \in (0, \infty)$, alors la boule ouverte de rayon R centrée en x_0 est $B_X(x_0, R) := \{x \in X \mid d(x, x_0) < R\}$

Exemples

- $X = \mathbb{R}, x_0 \in \mathbb{R}$

$$B_{\mathbb{R}}(x_0, R) = (x_0 - R, x_0 + R)$$

- $X = \mathbb{R}^2$



On a donc $f : X \rightarrow Y$ est continue en $x_0 \in X$ si et seulement si :

$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, (f(B_X(x_0, \delta)) \subset B_Y(f(x_0), \varepsilon))$ + dessin

Théorème

Si $f : X \rightarrow Y$ est continue et si $g : Y \rightarrow Z$ est continu, alors $g \circ f : X \rightarrow Z$ est aussi continue.

Preuve

Soit $x_0 \in X$, on pose $y_0 := f(x_0), z_0 := g(y_0)$

Par l'hypothèse : g est continue, donc : $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, g(B_Y(y_0, \delta)) \subset B_Z(z_0, \varepsilon)$.

Mais f est aussi continue, donc : $\forall \delta' > 0, f(B_X(x_0, \delta')) \subset B_Y(y_0, \delta)$

Donc $g(f(B_X(x_0, \delta')) \subset B_Z(z_0, \varepsilon)$

$\implies g \circ f$ est continue. □

Remarque

Si $f, g : X \rightarrow \mathbb{R}$ sont continues, alors $f + g, fg : X \rightarrow \mathbb{R}$ sont continues.

Preuve

Voir semestre 1 □

Définition

Une fonction $f : X \rightarrow Y$ est Lipschitzienne si $\exists C > 0$ tel que $\forall x, x' \in X$ on a $d_Y(f(x), f(x')) \leq C d_X(x, x')$

Proposition

Si f est Lipschitzienne, alors elle est continue.

Preuve

On peut poser $\delta = \frac{\varepsilon}{C}$

□

Remarque

Si V, W sont des espaces métriques normés et $f : V \rightarrow W$ est linéaire, alors f est Lipschitzienne si et seulement si $\exists C > 0$, tel que $\forall v \in V, \|f(v)\|_W \leq C\|v\|_V$

Preuve

$v_1, v_2 \in V$ et $v = v_1 + v_2$

$$d_W(f(v_1), f(v_2)) = \|f(v_1) - f(v_2)\|_W = \|f(v_1 - v_2)\|_W \leq C\|v_1 - v_2\|_V$$

□

Exemples

- $p_i : \begin{cases} \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \\ (x_1, \dots, x_n) \rightarrow x_i \end{cases} \quad (1 \leq i \leq n)$

p_i est linéaire et

$$\|p_i(x)\| = |x_i| \leq \sqrt{\sum_{j=1}^n x_j^2}, \text{ c'est à dire } p_i \text{ est Lipschitzienne avec } C = 1$$

$\implies p_i$ est continue

- (si on utilise la proposition $f + g, fg$), tout polynôme est une fonction continue de \mathbb{R}^n dans \mathbb{R} .

par exemple : $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$

$$(x_1, x_2, x_3) \rightarrow 3x_1x_2 + x_3^2$$

- (on peut composer des fonctions continues)

par exemple : $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$

$$f(x_1, x_2, x_3) = \sin(x_1x_2 + e^{x_1+x_2^2})$$

- $X = C([a, b])$ avec $\|\cdot\|_\infty$

$$I : X \rightarrow \mathbb{R}, I(f) = \int_a^b f(x)dx$$

I est une fonction linéaire et elle est Lipschitzienne :

$$|I(f)| = \left| \int_a^b f(x)dx \right| \leq \int_a^b |f(x)|dx \leq (b-a) \max_{x \in [a,b]} |f(x)| \stackrel{C=b-a}{=} (b-a) \cdot \|f\|_\infty$$

$\implies I$ est continue

Quelle norme à utiliser sur \mathbb{R}^n ?
(n'importe quelle)

Définition

Deux normes $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|_*$ sur V sont équivalentes si $\exists C_1, C_2 > 0$ tel que $\forall v \in V, \|v\| = C_1 \|v\|_*$ et $\|v\|_* \leq C_2 \|v\|$
i.e : $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|_*$ sont équivalentes si et seulement si $id_V : (V, \|\cdot\|) \rightarrow (V, \|\cdot\|_*)$
 $id_V : (V, \|\cdot\|_*) \rightarrow (V, \|\cdot\|)$ sont Lipschitzienne.

Proposition

Des normes équivalentes donnent les mêmes notions de la continuité, c'est à dire. Si $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|_*$ sur V équivalentes, si X est un espace métrique, et si $f : X \rightarrow V$ et $g : V \rightarrow X$ sont des fonctions, alors f est continue $X \rightarrow (V, \|\cdot\|)$ si et seulement si f est continue $X \rightarrow (V, \|\cdot\|_*)$. Similairement pour g .

Preuve

$X \xrightarrow{f \text{ continue}} (V, \|\cdot\|) \xrightarrow{id_V \text{ continue}} (V, \|\cdot\|_*)$ et la composition de fonctions continues est continue.

□

Plus tard, on va montrer : toutes les normes sur \mathbb{R}^n sont équivalentes.

Proposition

Les normes $\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2, \dots, \|\cdot\|_\infty$ sur \mathbb{R}^n sont équivalentes.

Preuve

Si $x \in \mathbb{R}^n, x = (x_1, \dots, x_n)$
 $\|x\|_1 = \sum |x_i|, \|x\|_2 = \left(\sum x_i^2 \right)^{\frac{1}{2}}$
 $\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$

- $\|x\|_\infty \leq \|x\|_1$ évident
- $\|x\|_\infty \leq \|x\|_2$ évident
- $\|x\|_1 \leq n \|x\|_\infty$
- $\|x\|_2 \leq \sqrt{n} \|x\|_\infty$

□

3.3 Limites de suites

Définition

Si (X, d) est un espace métrique, si $(x_n)_{n=1}^\infty$ est une suite d'éléments de X , et si $x \in X$, alors on dit que :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$$

si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, x) = 0$

Exemples

- $X = \mathbb{R}$, $d(x, y) = |x - y|$ La définition classique de la limite
- A un ensemble, $X = B(A) = \{f : A \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ est bornée}\}$, d donnée par $\| \cdot \|_\infty$ ($\|f\|_\infty = \sup_{a \in A} |f(a)|$)
Si $f_n \in B(A)$, $(n = 1, 2, 3, \dots)$, $f \in B(A)$ alors $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n = f$ si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} \|f - f_n\|_\infty = 0$ et ça c'est si et seulement si $f_n \rightarrow f$ uniformément.

Proposition

Soient X, Y des espaces métriques et $f : X \rightarrow Y$ une application. Alors f est continue en $x \in X$ si et seulement si \forall suite $(x_n)_{n=1}^\infty$ dans X tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$, on a :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f(x)$$

Preuve

Voir semestre 1

□

Exemple

$X = C([a, b])$ avec $\| \cdot \|_\infty$, $Y = \mathbb{R}$, on a vu que $I : X \rightarrow \mathbb{R}$ est continue \implies si $I(f) := \int_a^b f(x) dx$
 $f_n \rightarrow f$ dans X , c'est à dire si $f_n \rightarrow f$ uniformément, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} I(f_n) = I(f)$

Rappel

$\| \cdot \|$ et $\| * \|$ sur V sont équivalentes si $\exists C_1, C_2 > 0$ tel que $\|v\| \leq C_1 \|v\|*$ et $\|v\|* \leq C_2 \|v\|$.

Proposition

Si $\| \cdot \|$ et $\| * \|$ sur V sont équivalentes et si x_n est une suite dans V , alors :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x(1)$$

par rapport à $\| \cdot \|$ si et seulement si

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x(2)$$

par rapport à $\|\cdot\|$.

Preuve

$$(1) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x\| = 0$$

\Leftrightarrow par la définition d'équivalence de normes

$$(2) \Leftrightarrow \|x_n - x\|^* = 0$$

□

Rappel

Les normes $\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2, \|\cdot\|_\infty$ sont équivalentes sur \mathbb{R}^n

Proposition

Soit $(x_n)_{n=1}^\infty$ une suite dans \mathbb{R}^k , $x_n = (x_{n1}, x_{n2}, \dots, x_{nk})$, $(x_{ni} \in \mathbb{R})$. Alors :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a \in \mathbb{R}^k$$

$a = (a_1, a_2, \dots, a_k)$ si et seulement si :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_{ni} = a_i \quad \forall i = 1, 2, \dots, k$$

Preuve

Utilisons la norme $\|\cdot\|_1$

$\left(\|a\|_1 = \sum_{k=1}^n |a_i|\right)$ On a donc $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a$ si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - a\| = 0$ si et seulement

si $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n |x_{ni} - a_i| = 0$ si et seulement si $\forall i, \lim_{n \rightarrow \infty} |x_{ni} - a_i| = 0$

□

Proposition

Soit X un espace métrique et $f : X \rightarrow \mathbb{R}^k$ une fonction.

Autrement dit, on a k fonctions $f_1, \dots, f_k : X \rightarrow \mathbb{R}$ ($f(x) = (f_1(x), \dots, f_k(x)) \forall x \in X$)

Alors f est continue si et seulement si f_i est continue $\forall i = 1, 2, \dots, k$

Preuve

f est continue si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f(\lim_{n \rightarrow \infty} x_n)$ (pour toute suite $(x_n)_{n=1}^\infty$ convergente dans X)

$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f(x)$ ($x = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n$) si et seulement si $\lim_{n \rightarrow \infty} f_i(x_n) = f_i(x)$ (par la proposition précédente) si et seulement si les f_i sont continues. \square

3.4 Sous-ensembles ouverts et fermés**Rappel**

- X est un espace métrique
- $x \in X$ est un élément de l'espace métrique
- $R > 0$ est le rayon de la boule

La boule ouverte $B_X(x, R) := \{y \in X \mid d(x, y) < R\}$

Définition

Soit X un espace métrique. Alors un sous-ensemble $U \subset X$ est ouvert si :

$$\forall x \in U, \exists \varepsilon > 0, B_X(x, \varepsilon) \subset U.$$

On dit que $U \subset X$ est fermé si $X \setminus U \subset X$ est ouvert.

Exemples

- $X = \mathbb{R}^2$, un triangle $T \subset \mathbb{R}^2$ est un fermé, mais pas ouvert.
- $X = \mathbb{R}$, $x \in (a, b) \subset \mathbb{R}$ est ouvert mais pas fermé.
- $[a, b] \subset \mathbb{R}$ est fermé mais pas ouvert.
- $(-\infty, a] \subset \mathbb{R}$ est fermé car son complément (a, ∞) est ouvert.
- $(-\infty, \infty) = \mathbb{R} \subset \mathbb{R}$ est ouvert mais aussi fermé car son complément $\mathbb{R} \setminus \mathbb{R} = \emptyset \subset \mathbb{R}$ est ouvert et fermé également.
- $(a, b]$ est ni ouvert ni fermé.

Proposition

Si $x \in X$, $R > 0$, alors $B(x, R) \subset X$ est un sous-espace ouvert.

Preuve

Si $x' \in B(x, R)$ alors $d(x, x') < R$. Montrons que $y \in B(x', R - d(x, x')) \subset B(x, R)$ si et seulement si $d(y, x') < R - d(x, x')$. Il faut montrer que $d(x, y) < R$.

On a $d(x, y) \leq d(x, x') + d(x', y) < d(x, x') + R - d(x, x') = R$ \square

Théorème

$f : X \rightarrow Y$ est continue si et seulement si $\forall U \subset Y$ ouvert la préimage $f^{-1}(U) \subset X$ est ouvert

Notation

$$f^{(-1)}(U) := \{x \in X | f(x) \in U\}$$

Preuve

Rappel : f est continue en x in X si et seulement si $\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, f(B_X(x, \delta) \subset B_Y(f(x), \varepsilon) \iff B_X(x, \delta) \subset f^{(-1)}(B_Y(f(x), \varepsilon))$

\implies : Supposons que f est continue. Soit $U \subset Y$ un sous-ensemble ouvert. Il faut montrer que $f^{(-1)}(U) \subset X$ est ouvert, c'est à dire : $\forall x \in f^{(-1)}(U), \exists \delta > 0$ tel que $B_X(x, \delta) \subset f^{(-1)}(U)$

Mais : $U \subset Y$ est ouvert.

$\implies \exists \varepsilon > 0$ tel que $B_Y(f(x), \varepsilon) \subset U$

Car f est continu, $\exists \delta > 0$, tel que $B_X(x, \delta) \subset f^{(-1)}(B_Y(f(x), \varepsilon)) \subset f^{(-1)}(U)$

\Leftarrow : Supposons $\forall U \subset Y$ ouvert.

$f^{(-1)}(U) \subset X$ est ouvert. Il faut montrer que f est continue.

Si $x \in X, y := f(x) \in Y$ Si $\varepsilon > 0$, alors $B_Y(y, \varepsilon) \subset U$ est ouvert.

Donc $f^{(-1)}(B_Y(y, \varepsilon)) \subset X$ est ouvert, donc $\exists \delta > 0$, tel que $B_X(x, \delta) \subset f^{(-1)}(B_Y(y, \varepsilon))$ donc f est continue. \square

Corrolaire

$f : X \rightarrow Y$ continue si et seulement si $\forall S \subset Y$ fermé, $f^{(-1)}(S) \subset X$ est fermé.

Preuve

$$f^{(-1)}(Y \setminus S) = X \setminus f^{(-1)}(S)$$

\square

Exemples

- $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ est continue.
 $(x_1, x_2, x_3) \rightarrow \exp(x, \sin x_2) + x_1 x_3$

$(0, \infty) = U \subset \mathbb{R}$ un sous-espace ouvert. Alors $f^{(-1)}(U)$ est ouvert $\subset \mathbb{R}^3$

$$f^{(-1)}(U) = \{(x_1, x_2, x_3) | f(x_1, x_2, x_3) > 0 \text{ ouvert} \\ \geq 0 \text{ fermé} \}$$

- $\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, f(x, y) = xy$

$$f^{(-1)}((-\infty, 1]) = \{(x, y) | xy \leq 1\} \text{ est fermé} \\ f^{(-1)}((-\infty, 1)) = \{(x, y) | xy < 1\} \text{ est ouvert}$$

Théorème

Soit X un espace métrique, $U_\alpha \subset X$ des sous-ensembles, $\alpha \in A$ (A un ensemble, peut être infini). Alors $\bigcup_{\alpha \in A} U_\alpha \subset X$ est ouvert.

Si $U_1, \dots, U_n \subset X$ sont ouverts, alors $U_1 \cap \dots \cap U_n$ est ouvert.

Preuve

Si $x \in \bigcup_{\alpha \in A} U_\alpha$, c'est à dire si $\exists \beta \in A$ tel que $x \in U_\beta$, alors $\exists \varepsilon > 0$ tel que $B(x, \varepsilon) \subset U_\beta \subset \bigcup_{\alpha \in A} U_\alpha$
(car U_β est ouvert).

$\Rightarrow \bigcup_{\alpha} U_\alpha$ est ouvert.

Si $x \in \bigcap_{i=1}^n U_i$.

Pour tout $i = 1, 2, \dots, n$, $\exists \varepsilon_i > 0$ tel que $B(x, \varepsilon_i) \subset U_i$

On pose $\varepsilon = \min_{i=1, \dots, n} \varepsilon_i$.

Alors $B(x, \varepsilon) \subset U_i (\forall i)$

Donc $B(x, \varepsilon) \subset \bigcap_{i=1}^n U_i$

□

Corrolaire

Si $S_\alpha \subset X, x \in A$, sont fermés, alors

$\bigcap_{\alpha \in A} S_\alpha$ est fermé.

Si S_1, \dots, S_n sont fermés, alors $S_1 \cup \dots \cup S_n$ est fermé.

Preuve

$$X \setminus \underbrace{\bigcap_{\alpha} S_\alpha}_{\text{fermé}} = \bigcup_{\alpha} \underbrace{(X \setminus \underbrace{S_\alpha}_{\text{fermé}})}_{\text{ouvert}}$$

$$X \setminus \bigcup_{i=1}^n S_i = \bigcap_{i=1}^n \underbrace{(X \setminus \underbrace{S_i}_{\text{fermé}})}_{\text{ouvert}}$$

Exemple

$\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x_1 x_2 > 1, x_1 + x_2 < 2, x_1 > 0\}$ est ouvert
 $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x_1 x_2 \geq 1, x_1 + x_2 \leq 2, x_1 \geq 0\}$ est fermé

l'intersection de 3 sous-ensembles ouverts
fermés

Théorème

Soit X un espace métrique. Alors un sous-ensemble $S \subset X$ est fermé si et seulement si pour toute suite $(s_n)_{n=1}^\infty, s_n \in S$ tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = x \in X$ existe, on a $x \in S$

Exemple

$$(0, 1] \subset \mathbb{R}$$

$$S \subset X$$

$$s_n = \frac{1}{n} \in (0, 1]$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} = 0 \notin (0, 1]$
 $(0, 1]$ n'est pas fermé.

Preuve du théorème

- Si $x \in X$, alors \exists suite $(s_n)_{n=1}^\infty, s_n \in S$, tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = x$ si et seulement si $\underbrace{\forall \epsilon > 0, B(x, \epsilon) \cap S \neq \emptyset}_{(*)}$

Sous-preuve

Si $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = x$, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} d(s_n, x) = 0$,

Donc $\forall \epsilon > 0, \exists n_0, \forall n \geq n_0, d(s_n, x) < \epsilon$

$s_n \in B(x, \epsilon) \cap S \implies B(x, \epsilon) \cap S \neq \emptyset$

Si $B(x, \frac{1}{n}) \cap S \neq \emptyset$, choisissons $s_n \in B(x, \frac{1}{n}) \cap S$ et on a $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = x$

Il faut montrer : S est fermé si et seulement si $\forall x \in X, x$ satisfait $(*)$ si et seulement si $x \in S$.

Mais : S est fermé si et seulement si $X \setminus S$ est ouvert, si et seulement si :

$$\begin{aligned} \forall x \notin S, \exists \epsilon > 0, B(x, \epsilon) \cap S &= \emptyset \\ \forall x \in X \setminus S, \exists \epsilon > 0, B(x, \epsilon) &\subset X \setminus S \end{aligned}$$

si et seulement si x satisfait $(*) \iff x \in S$

□

Exemple

$X = B(A) =$ les fonctions bornées $A \rightarrow \mathbb{R}$ avec $\|\cdot\|_\infty (\sup_{a \in A} |f(a)| = \|f\|_\infty)$

$A = [c, d], S = C([c, d]) \subset B([c, d])$ une suite $(f_n)_{n=1}^\infty$ converge dans X si et seulement si elle converge uniformément.

Si $f_n \in S$, et si $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n \in X$ existe, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n \in S$ (la limite uniforme d'une suite de fonction continues est une fonction continue)

$\xRightarrow{\text{Théorème}} S \subset X$ est fermé.

Exemple

$U_n = (-\frac{1}{n}, 1) \subset \mathbb{R}$ est un sous-ensemble ouvert.

$\bigcap_{n=1}^\infty U_n = \bigcap_{n=1}^\infty (-\frac{1}{n}, 1) = [0, 1) \subset \mathbb{R}$ n'est pas ouvert.

3.5 Espaces compacts

Rappel

Si $(x_n)_{n=1}^\infty (x_n \in \mathbb{R})$ est une suite bornée, alors \exists une sous-suite convergente.

\implies si $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, alors f atteint son maximum et son minimum.

Définition

Un espace métrique X est compact si \forall suite $x_n \in X, \exists$ sous-suite qui converge.

Exemple

$$X = [a, b]$$

Théorème

Si X est compact et $f : X \rightarrow \mathbb{R}$, continue alors f atteint son maximum et son minimum.

Preuve

(pour max) : \exists suite $x_n \in X$ tel que $\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = \sup_{x \in X} f(x) (\in (-\infty, \infty])$

Soit $y_n \in X$ une sous-suite convergente de $(x_n)_{n=1}^\infty$.

On a donc :

$$\sup f = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(y_n) = f(\underbrace{\lim_{n \rightarrow \infty} y_n}_{y \in X})$$

$f(y) = \sup_{x \in X} f(x)$, donc f atteint son *max* en y .

Pour *min*, c'est pareil

□

Théorème

Un sous-ensemble $S \subset \mathbb{R}^k$ est un espace compact si et seulement si $S \subset \mathbb{R}^k$ est fermé et borné.
(borné : $\exists R > 0$, tel que $S \subset B(0, R)$)

Preuve

\Leftarrow : Supposons que $S \subset \mathbb{R}^k$ est borné et fermé. Soit $x_n \in S, n = 1, 2, \dots$, une suite.

$x_n = (x_{n_1}, x_{n_2}, \dots, x_{n_k}), (x_{n_i} \in \mathbb{R})$

S est borné $\implies |x_{n_1}| < R \forall n$, c'est à dire la suite $(x_{n_1})_{n=1}^\infty$ est bornée.

Soit y_n une sous-suite de x_n tel que $(y_{n_1})_{n=1}^\infty$ converge. Soit z_n une sous-suite de y_n tel que la suite z_{n_2} converge etc. \rightarrow on trouve une sous-suite w_n de x_n tel que :

$$(w_{n_i})_{n=1}^\infty \text{ converge } \forall i = 1, 2, \dots, k$$

c'est à dire w_n converge dans \mathbb{R}^k

Mais S est fermé et $w_n \in S$, donc $\lim_{n \rightarrow \infty} w_n \in S$ (\implies exercice)

□

Exemple

$$S = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | xy \geq 1 \text{ \& } x^2 + y^2 \leq 4\}$$

$S \subset \mathbb{R}^2$ est fermé et borné. $\implies S$ est compact.

Si $f : S \rightarrow \mathbb{R}, f(x, y) = \sin(x + e^y) + \cos(xy) : f$ est continue.

$\implies \exists$ max et min de f .

Exemple

On cherche le n -gone P inscrit dans le cercle unité avec l'aire maximale.

Si P est d'aire maximale, alors tout ses côtés sont de même longueur, c'est à dire P est régulier.

$\exists P$ avec l'aire maximale :

P est donné par ses sommets qui se trouvent sur le cercle. Les sommets $\in S^1 \subset \mathbb{R}^2$

On a l'ensemble $(S^1)^n \subset (\mathbb{R}^2)^n = \mathbb{R}^{2n}$

Fermé et borné \implies compact. L'aire est une fonction continue \implies max existe.

Théorème

Toutes les normes sur \mathbb{R}^n sont équivalentes.

Preuve

Si $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ est une norme, on va montrer que N est équivalente à $\|\cdot\|_1$, ($\|v\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|$)

- $v = \sum_{i=1}^n v_i e_i, v_i \in \mathbb{R}, e_i$ la base de \mathbb{R}^n

$$N(v) \leq \sum_{i=1}^n N(v_i e_i) = \sum_{i=1}^n |v_i| N(e_i) \leq \underbrace{\max_{i=1, \dots, n} N(e_i)}_{C_1} \cdot \|v\|_1$$

- L'autre inégalité. Montrons que $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ est continue.

Si $u, v \in \mathbb{R}^n$:

$$|N(u) - N(v)| \leq N(u - v) \leq C_1 \|u - v\|_1$$

inégalité triangulaire

c'est à dire $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ est Lipschitzienne, donc continue.

Posons $S = \{v \in \mathbb{R}^n \mid \|v\|_1 = 1\} \subset \mathbb{R}^n$

S est fermé et borné $\implies S$ est compact.

$\implies \exists v_0 \in S$ tel que $N(v_0)$ est minimal, c'est à dire ;

$$\forall v \in S, N(v) \geq N(v_0)$$

car $\|v_0\|_1 = 1$, on sait que $v_0 \neq 0$, donc $N(v_0) > 0$.

Si $w \in \mathbb{R}^n, w \neq 0$, alors $\frac{w}{\|w\|_1} \in S$ et donc :

$$N\left(\frac{w}{\|w\|_1}\right) \geq N(v_0)$$

donc

$$\|w\|_1 \leq \underbrace{\frac{1}{N(v_0)}}_{C_2} \cdot N(w)$$

C'est aussi vrai pour $w = 0$. □

3.6 Espaces complets

Définition

Si X est un espace métrique et si $(x_n)_{n=1}^\infty$ est une suite dans X , alors $(x_n)_{n=1}^\infty$ est de Cauchy si :

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall k, l \geq n_0, d(x_k, x_l) < \varepsilon$$

Exercice

Si une suite converge alors elle est de Cauchy.

Définition

X est complet si toute suite de Cauchy dans X converge.

Proposition

Si X est complet et si $S \subset X$ est fermé, alors S est complet.

Preuve

Si $(s_n)_{n=1}^\infty$ est une suite de Cauchy dans S , alors cette suite converge dans X (car X est complet).

Car $S \subset X$ est fermé, on a que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n \in S$ □

Exemples

- \mathbb{R}
- \mathbb{R}^k Preuve :
Si $(v_n)_{n=1}^\infty$ est une suite de Cauchy dans \mathbb{R}^k , alors les suites dans \mathbb{R} $(v_{n_i})_{n=1}^\infty (i = 1, \dots, k)$ sont de Cauchy, donc elles convergent et donc la suite $(v_n)_{n=1}^\infty$ converge.
- Si X est compact, alors il est complet. (exercice)
- Si A est un ensemble,

$$B(A) = \{f : A \rightarrow \mathbb{R} | f \text{ est bornée} \}$$

avec la norme $\|\cdot\|_\infty$

$B(A)$ est complet (le critère de Cauchy).

- $C([a, b]) \subset B([a, b])$ est un sous-ensemble fermé.
 $\implies C([a, b])$ est complet.

Résumé de la partie 3

Vocabulaire

Métrique, norme, sous-ensemble ouverts/fermés, espaces compacts et complets.

Théorèmes

- f est continue sur $f^{-1}(U)$ est ouvert $\forall U$ ouvert.
 $S \subset \mathbb{R}^n$ est compact si et seulement si S est fermé et borné.
- X est compact, $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ continue $\implies f$ atteint son *max* et son *min*.

4 Equations différentielles ordinaires

4.1 Introduction

La vitesse du chien est :

$$w \frac{(tv, 0) - (x(t), y(t))}{\sqrt{(tv - x(t))^2 + y(t)^2}} = \left(\frac{dx(t)}{dt}, \frac{dy(t)}{dt} \right)$$

Si $(x(0), y(0))$ (position initiale) est connue, il faut trouver les fonctions $x(t), y(t)$.

Le problème : si $y(0)$ et $y'(0)$ sont connus, trouver la fonction $y(t)$.

Définition

Soit $f : \mathbb{R}^{n+1} \rightarrow \mathbb{R}^n$ une fonction continue.

Alors l'équation $y'(t) \stackrel{=}{=} f(t, y(t))$ pour une fonction $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une équation différentielle ordinaire (d'ordre 1).

Dans les composantes : si $y(t) = (y_1(t), \dots, y_n(t))$, $y_i : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ et si $f = (f_1, \dots, f_n)$ alors $(*)$ est $y'_i(t) = f_i(t, y(t), \dots, y_n(t)) \forall i = 1, 2, \dots, n$ et $f_i : \mathbb{R}^{n+1} \rightarrow \mathbb{R}$

Problèmes de la valeur initiale

Trouver la fonction $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$ si $y(t_0) \in \mathbb{R}^n$ est donné.

Visualisation

Théorème (existence et unicité des solutions)

$$\forall c \in \mathbb{R}^n, \forall t_0 \in \mathbb{R}, \exists \varepsilon > 0, \text{ et } \exists y(t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon) \rightarrow \mathbb{R}^n$$

tel que $y(t_0) = c$ et $y'(t) = f(t, y(t)) \forall t \in (t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$.

Si f est localement Lipschitzienne, alors y est unique.

Preuve

Analyse II.

L'idée de la preuve :

construire une solution approximativement y_n .

Pour $h > 0$ très petit :

$$y_n(t_0) = c, y_n(t_0 + h) = y_n(t_0) + hf(t_0, y_n(t_0))$$

$$y_n(t_0 + (n+1)h) = y_n(t_0 + nh) + hf(t_0 + nh, y_n(t_0 + nh)) \text{ et on prend l'interpolation linéaire.}$$

Il faut montrer que dans la suite $\left(y \frac{1}{n}\right)_{n=1}^{\infty}$, \exists sous-suite convergente et que sa limite est une solution de $y'(t) = f(t, y(t))$ "□"

Remarque

Une équation différentielle ordinaire d'ordre k est :

$$\frac{d^k y(t)}{dt^k} = f\left(t, y(t), \dots, \frac{dy}{dt}, \dots, \frac{d^{k-1}y}{dt^{k-1}}\right)$$

Le problème initial : trouver y si $y(t_0), y'(t_0), \dots, y^{(k-1)}(t_0)$ sont donnés.

On peut transformer cette équation différentielle ordinaire d'ordre k en équation différentielle d'ordre 1. On pose $Y = (y, p_1, p_2, \dots, p_{k-1})$

$$\text{et } \frac{dy}{dt}(t) = p_1(t), \frac{dp_1}{dt}(t) = p_2(t), \dots, \frac{dp_{k-2}}{dt}(t) = p_{k-1}(t)$$

$$\frac{dp_{k-1}}{dt}(t) = f(t, y(t), p_1(t), \dots, p_{k-1}(t))$$

On a donc trouvé une équation différentielle ordinaire $\frac{dY(t)}{dt} = F(t, Y(t))$

Exemples

$$\frac{d^2 y}{dt^2} (*) - ky - l \frac{dy}{dt}$$

on pose $p(t) = y'(t)$

$$(*) \text{ est équivalente à } \begin{cases} y'(t) = p(t) \\ p'(t) = -ky(t) - lp(t) \end{cases}$$

4.2 Méthodes de solution

4.2.1 Les équations différentielles ordinaires autonomes

Définition

Les équations différentielles ordinaires autonomes sont les équations différentielles ordinaires de la forme ;

$$y'(t) = f(y(t)), \text{ où } f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n \text{ est une fonction continue donnée}$$

Pour $n = 1$:

$$y'(t) \stackrel{(*)}{=} f(y(t)) \text{ on suppose que } f \neq 0$$

$$\frac{y'(t)}{f(y(t))} = 1.$$

Si H est une fonction primitive de $\frac{1}{f}$, alors $H' = \frac{1}{f}$

$$\text{Alors } \frac{y'(t)}{f(y(t))} = H(y(t))'$$

Donc $(*)$ est $H(y(t))' = 1$, c'est à dire $H(y(t)) = t - c$

et donc $y(t) = H^{-1}(t - c)$

$$\frac{dy}{dt} = f(y)$$

$$H(y) = \int \frac{dy}{f(y)} = \int dt = t - c$$

Si $y_0 \in \mathbb{R}$ est tel que $f(y_0) = 0$, alors la fonction constante $y(t) = y_0$ est une solution.

Visualisation :

Exemples

- $f(y) = 1 + y^2$

$$\frac{dy}{dt} = 1 + y^2$$

$$\int \frac{dy}{1 + y^2} = \int dt$$

$$\arctan(y) = t - c$$

$$y(t) = \tan(t - c)$$

$$y(t) \text{ est définie sur } \left(c - \frac{\pi}{2}, c + \frac{\pi}{2}\right)$$

- Liberté pour les petites voitures

$$f(y) = y^{2/3}, \quad y' = y^{2/3}$$

$$\int \frac{dy}{y^{2/3}} = \int dt$$

$$= 3y^{1/3} = t - c$$

$$y(t) = \left(\frac{t - c}{3}\right)^3$$

Pour $y = 0$, on a $f = 0$, $f(0) = 0$

$\implies y(t) = 0$ est aussi solution.

La solution générale :

- $a \in \mathbb{R}$

$$y' = ay$$

$$\int \frac{dy}{y} = \int a dt$$

$$= \log|y| = at + \tilde{C}$$

$$y(t) = c \cdot e^{at}, c \in \mathbb{R}$$

Proposition

Si $a \in \mathbb{C}$, alors les solutions $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ de $y' = ay$ sont $y(t) = c \cdot e^{at}$, $c \in \mathbb{C}$

Preuve

Posons $z(t) = y(t) \cdot e^{-at}$, c'est à dire $y(t) = z(t) \cdot e^{at}$.

On a $y' = (z(t) \cdot e^{at})' = (z' + az)e^{at} = aze^{at}$

C'est à dire $z' = 0$

$\implies z$ est une constante.

□

4.2.2 Séparation des variables

On considère une équation différentielle ordinaire de la forme :

$$y'(t) = f(y(t)) \cdot g(t)$$

$f, g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ données

La solution est :

$$\frac{dy}{dt} = f(y) \cdot g(t)$$

$$\int \frac{dy}{f(y)} = \int g(t) dt$$

Et ainsi, on trouve $y(t)$.

Exemple

$$y' = ty \rightsquigarrow \int \frac{dy}{y} = \int t dt$$

$$\log|y| = \frac{1}{2}t^2 + c$$

$$y = \pm e^{\frac{1}{2}t^2} \cdot e^c$$

C'est à dire $y(t) = \tilde{C} \cdot e^{\frac{1}{2}t^2}$, ($\tilde{C} \in \mathbb{R}$ arbitraire)

4.2.3 Équations différentielles ordinaires d'ordre 1

Si $a, b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ sont données, on cherche les solutions de :

$$y'(t) = a(t)y(t) + b(t), \quad (y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R})$$

- Si $b = 0$, l'équation différentielle ordinaire est séparable :

$$y' = a(t)y(t)$$

$$\int \frac{dy}{y} = \int a(t) dt$$

$y(t) = \exp A(t)$ où $A'(t) = a(t)$ est une solution.

La solution générale est :

$$y(t) = c \cdot \exp A(t), \quad c \in \mathbb{R}$$

- Si $b \neq 0$, on pose $z(t) = y(t) \cdot \exp -A(t)$

C'est à dire $y(t) = z(t) \exp A(t)$

$$y'(t) = z'(t) \exp A(t) + z(t) \cdot a(t) \exp A(t) = a(t)y(t) + b(t) = a(t)z(t) \exp A(t)$$

C'est à dire $z'(t) = b(t) \exp -A(t)$

$$\Rightarrow z(t) = \int b(t) \exp(-A(t)) dt + c$$

$$\Rightarrow y(t) = \exp A(t) \left(c + \int b(t) \exp(-A(t)) dt \right)$$

Exemple

$$y'(t) = \underbrace{ty}_{=a} + \underbrace{t}_{=b}, \quad A(t) = \frac{t^2}{2}$$

$$\int t e^{-\frac{t^2}{2}} dt = -e^{-\frac{t^2}{2}} + c$$

$$y(t) = -1 + \underbrace{ce^{-\frac{t^2}{2}}}_{\text{Le solution générale de } y'=yt}$$

4.2.4 Les équations différentielles ordinaires homogènes et la méthode d'une symétrie

Une équation différentielle ordinaire homogène est de la forme :

$$y't = f\left(\frac{y}{t}\right)$$

On pose $z(t) = \frac{y(t)}{t}$, c'est à dire $y(t) = z(t) \cdot t$

$$y'(t) = (z(t)t)' = z't + z = f(z)$$

$$t \cdot \frac{dz}{dt} = f(z) - z \text{ est séparable}$$

$$\int \frac{dz}{f(z) - z} = \int \frac{dt}{t}$$

Exemple

$$\frac{dy}{dt} = \frac{y}{t} + \frac{t}{y}$$

$$t \cdot z + z = z + z^{-1}$$

$$\int z dz = \int \frac{dt}{t}$$

$$\frac{1}{2} z^2 = \log|t| + c$$

$$z(t) = \sqrt{2 \cdot \log|t| + c}$$

$$y(t) = t \cdot \sqrt{2 \cdot \log|t| + c}$$

Méthodes de la symétrie

Une équation différentielle ordinaire autonome $\frac{dy}{dt} = f(y)$ a une symétrie : $\begin{matrix} y \rightarrow y \\ t \rightarrow t + c \end{matrix}$

Si on a une équation différentielle ordinaire avec une autre symétrie : par exemple une équation différentielle ordinaire homogène : $\frac{dy}{dt} = f\left(\frac{y}{t}\right)$

La symétrie ; (*) $\begin{matrix} y \rightarrow cy \\ t \rightarrow ct \end{matrix}$

On cherche des nouvelles variables $y, t \rightsquigarrow z, s$ pour que (*) devienne : $\begin{matrix} z \rightarrow z \\ s \rightarrow s + \lambda, \quad \lambda \text{ une constante} \end{matrix} \rightsquigarrow$
une équation différentielle ordinaire autonome.

On prend $z = \frac{y}{t}, \quad s = \log|t|$

$y = e^s z, \quad t = e^s$

$\rightsquigarrow \frac{dy}{dt} = f\left(\frac{y}{t}\right) \rightsquigarrow \frac{dz}{ds} = g(z)$

Effectivement :

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt} &= \frac{d(e^s z)}{de^s} \\ &= \frac{e^s z ds + e^s dz}{e^s ds} \\ &= \frac{dz}{ds} + z = f(z) \\ g(z) &= f(z) - z \end{aligned}$$

Exemple

$$\frac{dy}{dt} = t + \frac{y^2}{t^3}$$

$\begin{matrix} y \rightarrow c^2 y \\ t \rightarrow ct \end{matrix}$ est une symétrie.

$$z = \frac{y}{t^2}, \quad s = \log|t|$$

$$\rightsquigarrow \frac{dz}{ds} = g(z)$$

4.2.5 Réduction d'ordre

Si $y'(t) = f(y(t))$ (*)

$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$

$y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une équation différentielle ordinaire autonome.

On peut remplacer (*) par une équation différentielle ordinaire non-autonome dans \mathbb{R}^{n-1}

L'idée : (n=2)

on cherche d'abord $y_i (i = 1, 2, \dots, n)$

comme des fonctions de y_1 (la réduction)

Après, on va trouver $y_1(t)$ et donc aussi $y_i(t) (i = 1, 2, \dots, n)$

$$\frac{dy_i}{dt} = f_i(y_1, y_2, \dots, y_n) (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$\rightsquigarrow \frac{dy_i}{dy_1} = \frac{f_i(y_1, \dots, y_n)}{f_1(y_1, \dots, y_n)} (i = 2, \dots, n)$$

Exemple

$$\frac{dy_1}{dt} = y_2, \quad \frac{dy_2}{dt} = -y_1$$

$$\rightsquigarrow \frac{dy_2}{dy_1} = -\frac{y_1}{y_2}$$

$$\int y_2 dy_2 = - \int y_1 dy_1$$

$$y_2^2 + y_1^2 = cst = R^2$$

$$y_2 = \sqrt{R^2 - y_1^2}$$

$$\rightsquigarrow \frac{dy_1}{dt} = \sqrt{R^2 - y_1^2}$$

$$\int \frac{dy_1}{\sqrt{R^2 - y_1^2}} = \int dt$$

$$\rightsquigarrow y_1 = R \sin(t - c), \quad y_2 = R \cos(t - c)$$

Cette méthode pour les équations différentielles ordinaires d'ordre 2

$$y'' = f(y, y') \quad (*)$$

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \text{ donnée}$$

$$y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

remplaçons (*) par un système de 2 équations : $\begin{matrix} y' = p \\ p' = f(y, p) \end{matrix}$ On utilise la méthode :

$$\frac{dp}{dy} = \frac{f(y, p)}{p}$$

On cherche $p(y)$, après $y(t)$

Exemple

(pendule avec frottement)

$$y'' = -\sin(y) - ky'$$

$$\rightsquigarrow \begin{matrix} y' = p \\ p' = -\sin(y) - kp \end{matrix}$$

$$\frac{dp}{dy} = -\frac{\sin(y) + kp}{p}$$

C'est difficile à résoudre.

Supposons que $k = 0$:

$$\int p dp = - \int \sin(y) dy$$

$$\frac{1}{2}p^2 - \cos(y) = \text{cst} = E$$

$$p = \sqrt{2(E + \cos(y))} = \frac{dy}{dt}$$

$$\rightsquigarrow \int \frac{dy}{\sqrt{2(E + \cos(y))}} = \int dt = t - c$$

C'est une intégrale elliptique, et non pas une fonction élémentaire.

$$\rightsquigarrow y = g(t)$$

4.3 Les équations différentielles ordinaires linéaires à coefficients constants

Si $a_0, a_1, \dots, a_{n-1} \in \mathbb{C}$

On cherche les solutions $y_{\mathbb{R}} \rightarrow \mathbb{C}$ de

$$a^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_1y' + a_0y = 0$$

Observations

$L : C^\infty(\mathbb{R}) \rightarrow C^\infty(\mathbb{R})$ est une application linéaire, c'est à dire :

$$L(y_1 + y_2) = Ly_1 + Ly_2$$

$$L(\alpha y) = \alpha L(y)$$

$$\forall y_1, y_2, y \in C^\infty(\mathbb{R}) \forall \alpha \in \mathbb{C}$$

Proposition

Les solutions y de $L(y) = 0$ forment un sous-espace vectoriel de $C^\infty(\mathbb{R})$

Preuve

- Si $L(y) = 0$, alors $y \in C^\infty(\mathbb{R})$ y est n fois différentiable $y^{(n)} = -a_{n-1}y^{(n-1)} - \dots - a_0y$
Le côté droit est dérivable, donc $y^{(n)}$ est dérivable. On répète cet argument : $y^{(n+1)} = \underbrace{-a_{n-1}y^{(n)} - \dots - a_0y'}_{\text{dérivable} \Rightarrow y^{(n+2)} \text{ existe}}$

On peut continuer comme ça à l'infini.

$\{\text{Les solutions de } L(y) = 0\} \subset C^\infty(\mathbb{R})$ est $= \text{Ker}(L)$, qui est un espace vectoriel. \square

Théorème (problème de la valeur initiale)

Si $c_0, c_1, \dots, c_{n-1} \in \mathbb{C}$ sont donnés, alors $\exists! y$ tel que $L(y) = 0$ et $y^{(k)}(0) = c_k \forall k = 0, \dots, n-1$

Preuve

Plus tard □

Remarque

La dimension de l'espace des solutions de $L(y) = 0$ est n (car $\forall c \in \mathbb{C}^n, \exists! y$, c'est à dire on a une bijection linéaire entre \mathbb{C}^n et l'espace des solutions)

Définition

Le polynôme caractéristique de L est :

$$p(\lambda) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0$$

D'où cela vient ?

- $L(e^{\lambda t}) = p(\lambda)e^{\lambda t}$
- si $D : C^\infty(\mathbb{R}) \rightarrow C^\infty(\mathbb{R})$ est donné par $D(y) = y'$ alors $L = p(D) = D^n + a_{n-1}D^{n-1} + \dots + a_1D + a_0$

Observation

Si $\lambda \in \mathbb{C}$ est tel que $p(\lambda) = 0$, alors $L(e^{\lambda t}) = 0$, donc $e^{\lambda t}$ est une solution. \implies si $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ sont les racines de p et si $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}$, alors $\alpha_1 e^{\lambda_1 t} + \dots + \alpha_k e^{\lambda_k t}$ est une solution (car les solutions forment un espace vectoriel).

Théorème

Si $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$

($\lambda_i \neq \lambda_j, i \neq j$) est le polynôme caractéristique de L , alors les solutions de $L(y) = 0$ sont :

$$y(t) = q_1(t)e^{\lambda_1 t} + \dots + q_k(t)e^{\lambda_k t}$$

où q_i est un polynôme de degré $\leq n_i - 1$.

Les polynômes q_i sont uniquement déterminés par y_i et donc

$$\{t^l e^{\lambda_i t} | 1 \leq i \leq k, 0 \leq l \leq n_i - 1\}$$

est une base de l'espace des solutions.

Si $n_i = 1 \quad \forall i$, c'est à dire si $k = n$, alors les solutions sont :

$$\alpha_1 e^{\lambda_1 t} + \dots + \alpha_n e^{\lambda_n t}$$

Exemples

$$y'' + y = 0$$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + 1 = (\lambda - i)(\lambda + i)$$

Ces racines sont $\pm i$ (multiplicités = 1)

\Rightarrow les solutions sont $(\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{C})$

$$\alpha_1 e^{it} + \alpha_2 e^{-it}$$

Rappelons : $e^{it} = \cos(t) + i \cdot \sin(t)$ et $e^{-it} = \cos(t) - i \cdot \sin(t)$

$\Rightarrow \beta_1 \cos(t) + \beta_2 \sin(t) (= \gamma \cdot \cos(t - c))$

$$y'' + ay' + y = 0, a \geq 0$$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + a\lambda + 1$$

$$\lambda_{1,2} = \frac{-1 \pm \sqrt{a^2 - 4}}{2}$$

$$\text{Si } a < 2, \lambda_{1,2} = \frac{-a \pm i\sqrt{4 - a^2}}{2}$$

$$\Rightarrow y(t) = e^{-\frac{1}{2}at} \left(\alpha_1 e^{\frac{i}{2}\sqrt{4-a^2}t} + \alpha_2 e^{\frac{-i}{2}\sqrt{4-a^2}t} \right)$$

$$= e^{-\frac{1}{2}at} \cdot \left(\beta_1 \cos\left(\frac{1}{2}\sqrt{4-a^2}t\right) + \beta_2 \sin\left(\frac{1}{2}\sqrt{4-a^2}t\right) \right)$$

Si $a > 2$, alors $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ solution $\alpha_1 e^{\lambda_1 t} + \alpha_2 e^{\lambda_2 t}$

Si $a = 2$, $\lambda^2 + 2\lambda + 1 = (\lambda + 1)^2$

On a une racine double $\lambda = -1$

\Rightarrow la solution est

$$y(t) = (\alpha + \beta t)e^{-t}$$

Proposition

Si $p(\lambda) = \lambda^n$, les solutions de $y^{(n)} = 0$ sont les polynômes de degré $\leq n - 1$

Preuve

Par récurrence :

$n = 0$ vrai

$\rightsquigarrow n + 1$:

Si $y^{(n+1)} = 0$, alors $(y')^{(n)} = 0$, $\Rightarrow y'$ est un polynôme de degré $\leq n - 1$

C'est à dire y est une fonction primitive d'un polynôme de degré $\leq n - 1$

$\Rightarrow y$ est un polynôme de degré $\leq n$

□

Proposition

Si $p(\lambda) = (\lambda - c)^n, c \in \mathbb{C}$

Les solutions de $(D - c)^n y = 0$ sont :

$$q(t)e^{ct}$$

où q est un polynôme de degré $\leq n - 1$

Preuve

Observons que

$$D(e^{-ct}y(t)) = (e^{-ct}y(t))' = (y'(t) - cy(t)) = e^{-ct}(D - c)y(t)$$

$$\implies D^n(e^{-ct}y) = e^{-ct}(D - c)^n y$$

Donc $(D - c)^n y = 0$ si et seulement si $D^n(e^{-ct}y) = 0$ si et seulement si

$$e^{-ct}y(t) = q(t)$$

où q est un polynôme de degré $\leq n - 1$

Proposition

Si V est un espace vectoriel, $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ un polynôme et $D : V \rightarrow V$ une application linéaire, alors les solutions $v \in V$ de $p(D)v = 0$ sont : $v = v_1 + \cdots + v_k$ où $(D - \lambda_i)^{n_i} v_i = 0$

De plus, les v_i sont uniquement déterminés par n_i , c'est à dire

$$\ker(p(D)) = \ker(D - \lambda_1)^{n_1} \oplus \cdots \oplus \ker(D - \lambda_k)^{n_k}$$

Preuve

On utilise la décomposition en fractions partielles :

$$\frac{1}{p(\lambda)} = \frac{s_1(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} + \cdots + \frac{s_k(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}} \text{ où les } s_i \text{ sont des polynômes de degré } \leq n_i - 1$$

On multiplie par $p(\lambda)$

$$1 = \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} s_1(\lambda)}_{v_1(\lambda)} + \cdots + \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}} s_k(\lambda)}_{v_k(\lambda)}$$

Les v_i sont des polynômes, $v_i(\lambda) \cdot (\lambda - \lambda_i)^{n_i} = s_i(\lambda)p(\lambda)$

et $v_1 + \cdots + v_k = 1$

Si $p(\lambda)v = 0$, alors on pose $v_i = r_i(D)v$ et $v = v_1 + \cdots + v_k$ car $r_1 + \cdots + r_k = 1$

$$(D - \lambda_i)^{n_i} v_i = (D - \lambda_i)^{n_i} v_i(D)v = s_i(D) \underbrace{p(D)v}_0 = 0$$

Il faut encore vérifier 2 choses :

- si $v_1, \dots, v_k \in V$ sont tel que $(D - \lambda_i)^{n_i} v_i = 0$, alors
 $p(D)(v_1 + \dots + v_k) = 0$ mais $p(D)v_i = 0$ et donc $p(D) \sum v_i = 0$
 - si $v = \sum_{i=1}^k v_i$, $(D - \lambda_i)^{n_i} v = 0$, alors les v_i sont uniquement déterminés par v : en fait, $v_i = r_i(D)v$, car $r_i(D)v_j = 0$ (car $(\lambda - \lambda_j)^{n_j} | r_i(\lambda)$), $i \neq j$
- et donc $r_i(D)v = r_i(D)(v_1 + \dots + v_k) = \overbrace{r_i(D)v_i}^1 = (r_1(D) + \dots + r_k(D))v_i = v_i$ \square

Preuve du théorème

On applique la proposition précédente avec $V = C^\infty(\mathbb{R})$ \square

Si $b(t)$ est une fonction donnée, trouver les solutions de $L(y) = b$ (Équation différentielle Ordinaire inhomogène)

Proposition

Si $y_0 : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ est une solution de $L(y_0) = b$, alors la solution générale de $L(y) = b$ est :

$$y = y_0 + y_1 \text{ où } L(y_1) = 0$$

Preuve

$L(y) = b$ si et seulement si $L(y) = L(y_0)$ si et seulement si $L(\underbrace{y - y_0}_{y_1}) = 0$ \square

Comment trouver une solution de $L(y) = b$?

(méthode générale par variation de constantes plus tard)

Solution si $b(t) = R(t)e^{\alpha t}$ où $R(t)$ est un polynôme.

Méthode

- Si $p(\alpha) \neq 0$, alors \exists une solution de la forme $y(t) = S(t)e^{\alpha t}$ où $S(t)$ est un polynôme et $\deg(S) = \deg(R)$
- Si α est une racine de p de multiplicité m , alors \exists une solution de la forme : $y(t) = t^m S(t)e^{\alpha t}$ ($\deg(S) = \deg(R)$)

Preuve

Si $p(\alpha) \neq 0$

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{C}[t] & \cdot e^{\alpha t} & \xrightarrow{L} \mathbb{C}[t] e^{\alpha t} \\ (deg \leq l) & & (deg \leq l) \end{array}$$

Et $R(t) \cdot e^{\alpha t} \in \mathbb{C}[t] e^{\alpha t}$, $l = \deg(R)$
 $(deg \leq l)$

Cette application est injective, \implies bijective.

Si $m \neq 0$ ($p(\alpha) = 0$)

$$\begin{array}{ccc} t^m \mathbb{C}[t] e^{\alpha t} & \xrightarrow{L} & \mathbb{C}[t] e^{\alpha t} \ni R(t)e^{\alpha t} \\ (deg \leq l) & & (deg \leq l) \end{array}$$

L'application est injective car, les dimensions sont identiques.

Donc bijective $\implies \exists t^m S(t)e^{\alpha(t)} \xrightarrow{L} R(t)e^{\alpha t}$

Exemples

$$y'' + y' + y = \sin(t) = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i}$$

Trouvons une solution de $y'' + y' + y = e^{it}$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + \lambda + 1, p(i) \neq 0$$

$\rightsquigarrow \exists$ une solution de la forme $ae^{it} = y(t)$

$$L(y) = p(i)ae^{it} = iae^{it} \stackrel{!}{=} e^{it}$$

$$\implies a = -i$$

$L(y) = e^{-it} \rightsquigarrow ie^{-it}$ est une solution.

$$L(y) = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i} \text{ une solution est : } \frac{-ie^{-it} - ie^{-it}}{2i}$$

Les solutions de $L(y) = 0$ sont :

$$\frac{-1 \pm \sqrt{-3}}{2} = \lambda_{1,2}$$

$$\underbrace{c_1 e^{\lambda_1 t} + c_2 e^{\lambda_2 t}}_{(*)}$$

\implies la solution générale de $y'' + y' + y = \sin(t)$ est

$$y(t) = \underbrace{-\cos(t) + e^{-\frac{t}{2}} \cdot \left(\tilde{C}_1 \cos(\sqrt{3}t) + \tilde{C}_2 \sin(\sqrt{3}t) \right)}_{(*)}$$

Exemple

$$y'' + y = \sin(t) = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i}$$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + 1 = (\lambda - i)(\lambda + i)$$

$$p(i) = 0, \text{ multiplicité} = 1 (=m)$$

$$y'' + y = e^{it}$$

\exists une solution de la forme $y = ate^{it}$, il faut déterminer a .

$$(ate^{it})'' + ate^{it} = -ate^{it} + 2aie^{it} + ate^{it} \stackrel{!}{=} e^{it}$$

$$\implies a = -\frac{i}{2}$$

$$\rightsquigarrow -\frac{i}{2} + e^{it} \text{ est une solution de } L(y) = e^{it}$$

$$\frac{i}{2}te^{-it} \text{ est une solution de } \underbrace{L(y)}_{(=y''+y)} = e^{-it}$$

$$\rightsquigarrow \frac{-\frac{i}{2} + e^{it} - \frac{i}{2} + e^{-it}}{2i} = -\frac{t}{2}\cos(t)$$

$$\implies -\frac{t}{2} \text{ est une solution de } y'' + y \stackrel{(*)}{=} \sin(t)$$

Alternativement, $\sin(t) = \operatorname{Im}(e^{it})$

$$\implies \operatorname{Im}\left(-\frac{i}{2} + e^{it}\right) \text{ est une solution de } (*) = -\frac{t}{2}\cos(t)$$

La solution générale de $y'' + y = \sin(t)$ est $y(t) = -\frac{t}{2}\cos(t) + \underbrace{c_1\cos(t) + c_2\sin(t)}_{\text{solution générale de } y''+y=0}$

4.4 Systèmes d'équations différentielles ordinaires linéaires à coefficients constants

A une matrice $n \times n$ (élément $\in \mathbb{R}$ ou \mathbb{C}).

On cherche une solution $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ de $y' = Ay(*)$

C'est à dire si $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$, on veut :

$$y'_i = \sum_{j=1}^n A_{ij}y_j$$

$(y_i : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C})$

Proposition

Les solutions de $(*)$ forment un espace vectoriel, c'est à dire si y et \tilde{y} sont des solutions, et si $\alpha, \beta \in \mathbb{C}$, alors $\alpha y + \beta \tilde{y}$ est une solution.

Preuve

$$(\alpha y + \beta \tilde{y})' = \alpha y' + \beta \tilde{y}' = \alpha Ay + \beta A\tilde{y}$$

$$= A(\alpha y + \beta \tilde{y})$$

□

Théorème (problème de la valeur initiale)

$\forall v \in \mathbb{C}^n, \exists!$ solution y de $y' = Ay$ tel que $y(0) = v$

Preuve

Plus tard

Proposition

Si $v \in \mathbb{C}^n$ est un vecteur propre de A , $Av = \lambda v$, alors $y(t) = e^{\lambda t}v$ est une solution.

Preuve

$$y' = (e^{\lambda t})' = \lambda y, Ay = Ae^{\lambda t}v$$

$$= e^{\lambda t}Av = e^{\lambda t} \cdot \lambda v = \lambda y$$

$$\implies y' = Ay$$

□

Proposition

Si A est diagonalisable, c'est à dire, si \exists une base v_1, \dots, v_n de \mathbb{C}^n tel que les v_i sont des vecteurs propres de A , alors la solution générale de $y' = Ay$ est :

$$y(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} v_1 + \dots + c_n e^{\lambda_n t} v_n$$

$$(c_i \in \mathbb{C}, Av_i = \lambda_i v_i)$$

Preuve

Si $v \in \mathbb{C}^n$, alors $\exists c_1, \dots, c_n \in \mathbb{C}$ tel que $v = c_1 v_1 + \dots + c_n v_n$

Alors $y(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} v_1 + \dots + c_n e^{\lambda_n t} v_n$ est une solution, et $y(0) = v$

C'est à dire $y(t)$ est la solution (unique) de $y' = Ay$ avec la valeur absolue v .

□

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$

Polynôme caractéristique de A :

$$p(\lambda) = \lambda^2 - \lambda - 2 = (\lambda + 1)(\lambda - 2)$$

$\implies A$ est diagonalisable.

Vecteurs propres : $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = 2$

$$\lambda = -1 \quad A - 2 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$v_1 = \frac{-1}{2}(Av_1 = -v_1$$

$$\lambda_1 = 2 \quad A + 1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$v_2 = \frac{1}{1}(Av_2 = 2v_2)$$

La solution générale de $y' = Ay$ est :

$$c_1 e^{-t} v_1 + c_2 e^{2t} v_2, \quad (c_1, c_2 \in \mathbb{C})$$

Trouvons une solution $y(t)$ tel que $y(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = c_1 \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$c_1 = -\frac{1}{3}, c_2 = \frac{2}{3}$$

Donc

$$y(t) = -\frac{1}{3}e^{-t} \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} + \frac{2}{3}e^{2t} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$y'_1 = y_2, \quad y'_2 = -y_1$$

$$\begin{pmatrix} y'_1 \\ y'_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

Le polynôme caractéristique est :

$$p(\lambda) = \lambda^2 + 1 = (\lambda - i)(\lambda + i)$$

Les valeurs propres sont $\lambda_1 = i, \lambda_2 = -i$ (A diagonalisable)

Vecteurs propres :

$$\lambda_1 = i \quad A + i = \begin{pmatrix} i & 1 \\ -1 & i \end{pmatrix}$$

$$\rightsquigarrow v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}$$

$$v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix}$$

\Rightarrow la solution générale est :

$$y(t) = c_1 e^{it} \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} + c_2 e^{-it} \begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix}$$

$$y(t) \text{ tel que } y(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} + \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -i \end{pmatrix}$$

$$y(t) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} e^{it} + e^{-it} \\ ie^{it} - ie^{-it} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(t) \\ \sin(t) \end{pmatrix}$$

Dessins pour $n = 2$ (matrices 2×2)

$\lambda_1 > 0 > \lambda_2, \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$

Dessin 1

$\lambda_1 > \lambda_2 > 0 :$

Dessin 2

$\lambda_1 = \lambda_2 > 0$

Dessin 3

$y'(t) = Ay(t)$

A une matrice $n \times n$

$y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$

Comment résoudre cet équation si A n'est pas diagonalisable ?

Définition

Si $A \in Mat_{n \times n}(\mathbb{C})$, alors :

$$\exp A = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!} \underset{(*)}{\in} Mat_{n \times n}(\mathbb{C})$$

$t \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} \exp tA &= 1 + tA - \frac{t^2}{2!} + \frac{t^3}{3!}A - \frac{t^4}{4!} + \dots \\ &= \left(1 - \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} - \frac{t^6}{6!} + \dots \right) + A \left(t - \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} - \frac{t^7}{7!} + \dots \right) \\ &= \cos(t) + \sin(t)A = \begin{pmatrix} \cos(t) & \sin(t) \\ -\sin(t) & \cos(t) \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Il faut montrer que $(*)$ converge $\forall A \in Mat_{n \times n}(\mathbb{C})$

Posons $\|A\|_1 = \sum_{i,j} |A_{ij}|$

Proposition

$$\|AB\|_1 \leq \|A\|_1 \cdot \|B\|_1$$

Preuve

$$\begin{aligned}
\|AB\|_1 &= \sum_{i,j} |(AB)_{ij}| = \sum_{i,j} \left| \sum_k A_{ik} B_{kj} \right| \\
&\stackrel{\text{inégalité triangulaire}}{\leq} \sum_{i,j,k} |A_{ik}| \cdot |B_{kj}| \leq \sum_{i,j,k,l} |A_{ik}| \cdot |B_{lj}| = \|A\|_1 \cdot \|B\|_1
\end{aligned}$$

□

Théorème

$\forall A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$, la série $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!}$ converge (dans $\text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C}) = \mathbb{C}^{n^2}$)

Preuve

Il faut montrer $\forall i, j$ que $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(A^k)_{ij}}{k!}$ converge.

On a :

$$|(A^k)_{ij}| \leq \|A^k\|_1 \stackrel{\text{Proposition}}{\leq} \|A\|_1^k$$

Donc :

$$\frac{|(A^k)_{ij}|}{k!} \leq \frac{\|A\|_1^k}{k!}$$

Mais :

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\|A\|_1^k}{k!} = \exp\|A\|_1 \text{ converge}$$

□

Propriétés de $\exp A$

- $\exp(0) = 1$
- $\exp(A + B) = \exp(A) + \exp(B)$ si $AB = BA$
 Preuve : voir la preuve de $\exp(a + b) = \exp(a) \cdot \exp(b)$
 En particulier si $s, t \in \mathbb{C}$,
 Alors $\exp((s + t)A) = \exp(sA) \cdot \exp(tA)$
 Aussi : $\exp(A) = \exp(-A) = 1$
- Si Q est une matrice inversible, alors $\exp(QAQ^{-1}) = Q\exp(A)Q^{-1}$
 parce que $(QAQ^{-1})^n = QA^nQ^{-1}$

Proposition

$$\frac{d}{dt} \exp(tA) = A \exp(tA)$$

Preuve

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k t^k = \exp(tA)$$

est une série entière (avec variable t) qui converge vers t . On peut donc différentier terme par terme. Et donc :

$$\begin{aligned} \Rightarrow \frac{d}{dt} \exp(tA) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k k t^{k-1} \\ &= A \cdot \exp(tA) \end{aligned}$$

Théorème

Si $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{C})$ et si $v \in \mathbb{C}^n$, alors $\exists ! y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ tel que $y(0) = v$ et $y'(t) = A \cdot y(t)$
En fait,

$$y(t) = \exp(tA)v$$

Preuve

Montrons que : $y(t) = \exp(tA)v$ est une solution :

$$y(0) = v \checkmark$$

$$\frac{d}{dt} y(t) = \frac{d}{dt} \exp(tA)v = A \cdot \exp(tA)v = A \cdot y(t) \checkmark$$

L'unicité :

Si $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$, posons :

$$z(t) = \exp(-tA)y(t), \text{ c'est à dire } y(t) = \exp(tA)z(t)$$

Donc :

$$\frac{d}{dt} y(t) = \underbrace{A \cdot \exp(tA)z(t)}_{y(t)} + \exp(tA)z'(t)$$

$$= A \cdot y(t) + \exp(tA)z'(t)$$

Donc $y' = Ay$ si et seulement si $z' = 0$ si et seulement si z est constante. □

Remarque

Problème de la valeur initiale.

$$a^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_0y = 0(*)$$

Remplaçons $(*)$ par un système d'ordre 1 :

- $y' = p_1$
- $p_1' = p_2$
- \vdots
- $p_{n-2}' = p_{n-1}$
- $p_{n-1}' = a_{n-1}p_{n-1} + \cdots + a_1p_1 + a_0y$

C'est à dire :

$$Y'(t) \stackrel{(+)}{=} A \cdot Y(t) \text{ où } Y = \begin{pmatrix} y \\ p_1 \\ p_2 \\ \vdots \\ p_{n-2} \\ p_{n-1} \end{pmatrix}$$

$\forall v \in \mathbb{C}^n$, le système (+) a une unique solution avec $Y(0) = v$, c'est à dire si $v = (c_0, c_1, \dots, c_{n-1})^T$, on peut dire que (*) a une unique solution y tel que :

$$y^{(k)}(0) = c_k \quad \forall k = 0, \dots, n-1$$

Sous-remarque

$$\det(\lambda - A) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_0 \text{ (exercice)}$$

Problème : Comment calculer $\exp(A)$?

- Si $A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$ est une matrice diagonale :

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda_1^k & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n^k \end{pmatrix} \implies \exp(A) = \begin{pmatrix} e^{\lambda_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & e^{\lambda_n} \end{pmatrix}$$

- Si $A = QDQ^{-1}$ où D est diagonale (c'est à dire A est diagonalisable).

$$\exp(A) = \exp(QDQ^{-1}) = Q \cdot \exp(D) \cdot Q^{-1}$$

- Si $A = D + N$ où D est diagonale et N est nilpotente, c'est à dire que $N^n = 0$. (par exemple : forme canonique de Jordan).

et si $N \cdot D = D \cdot N$:

$$\exp(A) = \exp(D + N) = \exp(D) \cdot \exp(N) = \exp(D) \cdot \left(1 + N + \frac{N}{2} + \cdots + \frac{N^{n-1}}{(n-1)!} \right)$$

Par exemple : $A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$, $D = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$, $N = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ et $N^2 = 0$

$$\exp(tA) = \exp(tD) \cdot \exp(tN) = \begin{pmatrix} e^{t\lambda} & 0 \\ 0 & e^{t\lambda} \end{pmatrix} \cdot (1 + tN)$$

$$= e^{\lambda t} \cdot \begin{pmatrix} 1 & t \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Rappel (théorème de Caley-Hamilton)

Si $p(\lambda) = \det(\lambda - A)$ est le polynôme caractéristique de A , alors $p(A) = 0$.

Méthode pour calculer $\exp(tA)$

- 1) Si $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ avec $\lambda_i \neq \lambda_j$.

On cherche des polynômes $r_1(\lambda), \dots, r_k(\lambda)$ tel que $r_1 + \dots + r_k = 1$

Et tel que $p(\lambda) | r_i(\lambda)(\lambda - \lambda_i)^{n_i}$

Comment trouver les r_i ?

$$\frac{1}{p(\lambda)} = \frac{s_1(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} + \dots + \frac{s_k(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}} \quad (\text{décomposition en fractions partielles})$$

$$\text{Donc } 1 = \sum_{i=1}^k \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_i)^{n_i}} s_i(\lambda)}_{r_i(\lambda)}$$

- Puisque $p(A) = 0$, on a aussi :

$$(A - \lambda_i)^{n_i} r_i(A) = 0 \quad (= (p(A) s_i(A)))$$

- On peut maintenant calculer :

$$\exp(tA) r_i(A) = \exp(t\lambda_i) \cdot \exp(t(A - \lambda_i)) r_i(A)$$

$$= e^{t\lambda_i} \sum_{l=0}^{n_i-1} \frac{t^l}{l!} (A - \lambda_i)^l \cdot r_i(A)$$

Finalement :

$$\exp(tA) = \exp(tA) (r_1(A) + \dots + r_k(A))$$

$$= \sum_{i=1}^k e^{t\lambda_i} \sum_{l=0}^{n_i-1} \frac{t^l}{l!} (A - \lambda_i)^l \cdot r_i(A)$$

Remarque

$$n_i = 1 \quad (\forall i) \implies \text{expt} A = \sum_{i=1}^n \text{expt} \lambda_i r_i(A)$$

Exemples

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + \lambda - 6 = (\lambda - 2)(\lambda + 3)$$

$$\frac{1}{(\lambda - 2)(\lambda + 3)} = \frac{\frac{1}{5}}{\lambda - 2} - \frac{\frac{1}{5}}{\lambda + 3}$$

$$\lambda_1 = 2, \lambda_2 = -3$$

$$r_1(\lambda) = \frac{1}{5}(\lambda + 3), r_2 = -\frac{1}{5}(\lambda - 2)$$

$$\text{expt} A = e^{2t} \cdot \frac{1}{5}(A + 3) - e^{-3t} \cdot \frac{1}{5}(A - 2)$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & -3 \end{pmatrix}$$

$$p(\lambda) = (\lambda + 1)^2$$

$$\lambda_1 = -1, r_1(\lambda) = 1$$

$$\text{expt} A = e^{-t} \cdot (1 + t(A + 1)) = e^t \begin{pmatrix} 1 + 2t & 2t \\ -2t & 1 - 2t \end{pmatrix}$$

(on a utilisé que $(A + 1)^2 = 0$)

Rappel

$y' = A \cdot y$, tel que $y(0) = v \in \mathbb{C}^n$

$y(t) = e^{t \cdot A} v$ est la solution

Trouvons $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_0 \end{pmatrix}$ tel que $y' = A \cdot y$ où $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ et tel que $y(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = v$

$$e^{t \cdot A} = \begin{pmatrix} \cos(t) & \sin(t) \\ -\sin(t) & \cos(t) \end{pmatrix}$$

$$e^{t \cdot A} v = \begin{pmatrix} \cos(t) \\ \sin(t) \end{pmatrix}$$

Le problème à résoudre est :

$$y'(t) = A \cdot y(t) + b(t)$$

si $b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ est donnée.

Méthode : variation de constantes. (déjà vu pour le cas $y'(t) = a(t)y(t) + b(t)$)

On pose : $y(t) = e^{t \cdot A} z(t)$, $z : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$
 $(z(t) = e^{-t \cdot A} y(t))$

$$\begin{aligned} y'(t) &= A \cdot e^{t \cdot A} z(t) + e^{t \cdot A} z'(t) \\ &\stackrel{!}{=} A \cdot y(t) + b(t) \end{aligned}$$

$$z'(t) = e^{-t \cdot A} b(t)$$

$$\implies z(t) = \int e^{-t \cdot A} b(t) dt + c \quad (c \in \mathbb{C}^n)$$

$$y(t) = e^{t \cdot A} \int e^{-t \cdot A} b(t) dt + e^{t \cdot A} c$$

Remarque

Comment résoudre :

$$a^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_0 y = b(t) \quad (*)$$

où $b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ est une fonction donnée.

On peut transformer (*) en un système d'ordre 1 et on applique la variation de constantes.

4.5 Systèmes d'équations différentielles ordinaires linéaires générales

Problème

Résoudre $y'(t) \stackrel{(*)}{=} A(t)y(t)$ avec $A : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$ est une fonction donnée et on cherche $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$.

L'idée : on va construire une suite de fonctions $y_0, y_1, \dots : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ de "solutions approximatives" de (*) et finalement, on trouve $y(t)$ comme étant : $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n(t)$.

Cette méthode s'appelle l'approximation de Picard.

On pose $y_0(t) = v \in \mathbb{C}$

Puis, $y'_1(t) = A(t)y_0(t)$ avec $y_1(0) = v$

C'est à dire $y_1(t) = \int_0^t A(s)y_0(s)ds + v$

$$y'_n(t) = A(t)y_{n-1}(t) \text{ avec } y_n(0) = v$$

C'est à dire, $y_n(t) = v + \int_0^t A(s)y_{n-1}(s)ds$

Autrement dit, on construit $M_0(t), M_1(t), \dots$ des matrices $n \times n$ tel que $y_k(t) = M_k(t)v$

Par :

$$M_0(t) = 1$$

$$M'_1(t) = A(t)M_0(t), M_1(0) = 1$$

C'est à dire : $M_1(t) = 1 + \int_0^t A(s)M_0(s)ds$

$$M_K(t) = 1 + \int_0^t A(s)M_{K-1}(s)ds$$

On va montrer que : $M(t) = \lim_{k \rightarrow \infty} M_k(t)$ existe et que :

$$M'(t) = A(t)M(t) \text{ avec } M(0) = 1$$

Exemple

Si $A(t) = A$ est constante.

$$M_0(t) = 1$$

$$M_1(t) = 1 + \int_0^t A ds = 1 + t \cdot A$$

$$M_2(t) = 1 + \int_0^t \underbrace{A(1 + s \cdot A)}_{M_1} ds = 1 + t \cdot A + \frac{t^2}{2} \cdot A^2$$

$$M_k(t) = 1 + t \cdot A + \frac{t^2}{2} + \dots + \frac{t^k}{k!} A^k$$

$$\text{Et donc } \lim_{k \rightarrow \infty} M_k(t) = e^{t \cdot A}$$

Théorème

On suppose que $A : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$ est continue.

La suite de fonctions $M_k : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$ converge ponctuellement, et cette convergence est uniforme sur l'intervalle $[-N, N] \quad \forall N > 0$.

La limite $M(t) = \lim_{k \rightarrow \infty} M_k(t)$ satisfait $M'(t) = A(t)M(t)$ et $M(0) = 1$

Preuve

(l'idée est d'utiliser le critère de Weierstrass)

$$\begin{aligned} \|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 &= \left\| \int_0^t A(s) (M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)) ds \right\|_1 \\ &\leq \left| \int_0^t \|A(s)\|_1 \|M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)\|_1 ds \right| \leq C_N \end{aligned}$$

Sur $[-N, N]$, la fonction $\|A(s)\|_1$ est continue \implies bornée. Posons $C_N = \max_{s \in [-N, N]} \|A(s)\|_1$

$$\leq C_N \left| \int_0^t \|M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)\|_1 ds \right|$$

Si $t \in [-N, N]$

$$\geq \|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1$$

$$\text{On a } \underbrace{\|M_0(t) - M_{-1}(t)\|_1}_{=1} = n$$

$k = 1 :$

$$\|M_1(t) - M_0(t)\|_1 \leq C_N \left| \int_0^t n ds \right| = n \cdot C_N |t|$$

$k = 2 :$

$$\|M_2(t) - M_1(t)\|_1 \leq C_N \left| \int_0^t n C_N |s| ds \right| = n C_N^2 \frac{|t^2|}{2}$$

\vdots

$$\|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 \leq n C_N^k \frac{|t|^k}{k!} \leq n \cdot \frac{N^k}{k!} \text{ sur } [-N, N]$$

On a :

$$\|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 \leq n \cdot \frac{(C_N \cdot N)^k}{k!}$$

$$\text{car } \sum_{k=0}^{\infty} n \frac{(C_N \cdot N)^k}{k!} = n \exp(C_N \cdot N) \text{ converge.}$$

Par Weierstrass, la suite M_k converge uniformément sur $[-N, N]$.

$$\text{Car } \lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^{\infty} (M_k - M_{k-1})$$

$$\text{On a donc } (\forall k) \quad M'_k(t) = A(t)M_{k-1}(t) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} A(t)M(t)$$

Donc la suite M'_k converge uniformément, donc on peut échanger *lim* et dérivée et on obtient :

$$M'(t) = A(t)M(t).$$

□

Théorème

$$\forall v \in \mathbb{C}^n, \quad \exists ! y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n \text{ tel que } y(0) = v \text{ et } y'(t) = A(t)y(t).$$

$$\text{On a } y(t) = M(t)v$$

Preuve

Vérifions que $y(t) = M(t)v$ est une solution :

$$y'(t) = M'(t)v = A(t)M(t)v = A(t)y(t) \text{ et } y(0) = M(0)v = 1 \cdot v = v$$

L'unicité de y :

Supposons que $M(t)$ est inversible $\forall t \in \mathbb{R}$ (à montrer plus tard).

Si $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$, on pose $z(t) = M^{-1}(t)y(t)$, c'est à dire $y(t) = M(t)z(t)$.

On a donc :

$$y'(t) = M'(t)z(t) + M(t)z'(t) = A(t) \underbrace{M(t)z(t)}_{y(t)} + M(t)z'(t) \stackrel{!}{=} A(t)y(t) \text{ c'est à dire } M(t)z'(t) = 0,$$

Donc $z'(t) = 0$, donc $z \in \mathbb{C}^n$ est une constante.

Pour montrer que $M(t)$ est inversible.

$M(0) = 1$ est inversible.

Supposons que $\exists t > 0$ tel que $M(t)$ n'est pas inversible et on pose :

$$t_0 = \underbrace{t > 0}_{\text{inf}} \{t \mid \det(M(t)) = 0\}$$

$\det(M(t))$ est une fonction continue.

Dessin

Soit $\tilde{M}(t)$ une solution de $\tilde{M}(t_0) = 1$, $\tilde{M}'(t) = A(t)\tilde{M}(t)$. On sait que \tilde{M} est inversible sur $(t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$ (car $\det(\tilde{M}(t))$ est continue, $= 1$ en $t = t_0$)

On a sur $(t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$:

$$M(t) = \tilde{M}(t)K(t) \text{ où } K(t) = \tilde{M}(t)^{-1}M(t)$$

Et donc :

$$\underbrace{M'(t)}_{=A(t)M(t)} = \underbrace{\tilde{M}'(t)K(t) + \tilde{M}(t)K'(t)}_{\underbrace{A(t)\tilde{M}(t)K(t)}_{M(t)} + \tilde{M}(t)K'(t)}$$

$\implies K' = 0 \implies K$ est constant $\implies M(t)$ est soit inversible soit non-inversible sur tout $(t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$ *ABSURDE* \square

Résumé de la partie 4

- EDO non-linéaire :
 - séparable
 - homogène
 - $y'' = f(y, y')$ réduction d'ordre
- EDO linéaires :
 - $y'(t) = a(t)y(t) + b(t)$ (variation de constante)
 - $p(D)y = 0$ ($y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_0y = 0$)
 - système $y' = A \cdot y$ (vecteurs propres / valeurs propres ou $\exp(A)$)

5 Fonctions à plusieurs variables

Problème typique :

Trouver les maximas et les minimas de :

$$f(x, y) = x^2y + xy + y^2$$

5.1 La différentielle et les dérivées partielles

On va étudier des fonctions :

$$f : \underset{=V}{\mathbb{R}^k} \rightarrow \underset{=W}{\mathbb{R}^l}$$

Ou plus généralement :

$$f : \underset{\text{ouvert} \subset}{\bigcup_V} \rightarrow \mathbb{W}$$

Définition

Si $a \in \mathbb{U}, v \in \mathbb{V}$, alors la dérivée directionnelle :

$$\partial_V f(a) = \left(\frac{d}{dt} f(a + tv) \right) \Big|_{t=0}$$

Si x_1, \dots, x_k sont les coordonnées sur $\mathbb{V} = \mathbb{R}^k$ et si e_1, \dots, e_k est la base canonique de $\mathbb{V} = \mathbb{R}^k$, alors la dérivée partielle est :

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \partial_{e_i} f(a)$$

Dessin

Remarque

Comment calculer $\frac{\partial f}{\partial x_i}$?

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(x_1, \dots, x_k) = \frac{d}{dt} f(x_1, x_2, \dots, x_i + t, x_{i+1}, \dots, x_k) \Big|_{t=0}$$

qui est la dérivée de f par x_i si les autres variables sont vues comme des constantes.

Exemple

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$f(x, y) = \sin(x + y + xy)$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \cos(x + y + xy)(1 + y)$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \cos(x + y + xy)(1 + x)$$

Remarque

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^l$, c'est à dire $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_l \end{pmatrix}$ où $f_i : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$

Alors :

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_i} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_k}{\partial x_i} \end{pmatrix}$$

Définition

$f : U \xrightarrow{\subset V} W$ est différentiable en $a \in U$ si il existe une fonction linéaire $d_a f : V \rightarrow W$ (appelée la différentielle de f en $a \in U$) tel que ($h \in V$) ;

$$f(a + h) = f(a) + d_a f(h) + o(\|h\|)$$

Explication de $o(h)$

On a : $f(a + h) = f(a) + d_a f(h) + R(h)$

On écrit $R(h) = o(\|h\|)$ si " R est négligeable par rapport à $\|h\|$ ", c'est à dire si :

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{R(h)}{\|h\|} = 0$$

C'est à dire si $R(h) = \|h\|v(h)$ et $v(0) = 0, v$ est continue en 0.

Exemple

Si $V = W = \mathbb{R}$ et $\Phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

Si $f'(a)$ existe, ($a \in \mathbb{R}$), alors $f(a + h) = f(a) + f'(a)h + o(|h|)$ $h \in \mathbb{R}$

Donc $d_a f(h) = f'(a)h$

Proposition

Si $d_a f$ existe, alors $\partial_v f(a) = d_a f(v)$

Preuve

$$\begin{aligned}\partial_V f(a) &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a + tv) - f(a)}{t} \\ &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{d_a f(tv) + o(|t|||v||)}{t} = d_a f(tv) \underbrace{\lim_{t \rightarrow 0} \frac{o(|t|)}{t}}_{=0}\end{aligned}$$

□

En particulier :

$$\begin{aligned}\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) &= d_a f(e_i) \\ \text{car } \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) &= \partial_{e_i} f(a) \\ \partial_v f(v) &= d_a f(v)\end{aligned}$$

Proposition

Si $d_a f$ existe, alors

$$d_a f(v) = \sum_{i=1}^k \frac{\partial f(a)}{\partial x_i} v_i$$

(ici, $v = \sum v_i e_i, v_i \in \mathbb{B}$)

Preuve

$$d_a f(v) = d_a f\left(\sum_i v_i e_i\right) = \sum_{i=1}^k v_i d_a f(e_i) = \sum_{i=1}^k v_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$$

□

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors la matrice de $d_a f$ est :

$$\left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(a), \frac{\partial f}{\partial x_2}(a), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_k}(a) \right)$$

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^l$

$$f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_k \end{pmatrix}$$

($f_j : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors la matrice $d_a f$ est :

$$\left(\frac{\partial f_j}{\partial x_i}(a) \right)_{i,j} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(a) & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_k}(a) \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_l}{\partial x_1}(a) & \cdots & \frac{\partial f_l}{\partial x_k}(a) \end{pmatrix}$$

Proposition

f est C^1 si $\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_k}$ sont des fonctions continues.

Théorème

Si $f : U \rightarrow W$, est C^1 , alors f est différentiable partout, c'est à dire, $d_a f$ existe $\forall a \in U$.

Preuve

Plus tard

Proposition

Si f est différentiable en $a \in U$ (c'est à dire si $d_a f$ existe), alors f est continue en a .

Preuve

$$\begin{aligned} f(a+h) &= f(a) + d_a f(h) + o(\|h\|) \\ \lim_{h \rightarrow 0} &= f(a) + 0 + 0 = f(a) \end{aligned}$$

□

$$f \text{ est } C^1 \implies f \text{ différentiable} \implies \partial f \text{ existe } (\forall v) \implies \frac{\partial f}{\partial x_i} \text{ existent.}$$

$\implies f \text{ continue}$

Exemple

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \quad \begin{pmatrix} r \\ \Phi \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} r \cos(\Phi) \\ r \sin(\Phi) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

La matrice de df est :

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \Phi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \Phi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\Phi) & -r \sin(\Phi) \\ \sin(\Phi) & r \cos(\Phi) \end{pmatrix}$$

$$(f \text{ est } C^1 \implies f \text{ est différentiable})$$

Exemple

Si $f : V \rightarrow W$ est linéaire, alors f est différentiable, et $(\forall a \in V)$, $d_a f = f$ car $f(a+h) = f(a) + f(h) = d_a f(h)$

En particulier, les coordonnées :

$$x_i : \begin{pmatrix} \mathbb{R}^k \\ x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix} \rightarrow \mathbb{R} \rightarrow x_i$$

est linéaire. $d_a x_1(h) = h_1$ où $h = \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_k \end{pmatrix}$

La matrice de $d_a x^i$ est $(0, 0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$ avec le 1 à la i -ème position.

Proposition

Si $d_a f$ existe, alors :

$$d_a f = \sum_{i=1}^k \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) d_i x_i$$

Preuve

Il faut montrer : $\forall h \in \mathbb{R}^k$

$$d_a f(h) \stackrel{!}{=} \sum_{i=1}^k \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) \underbrace{d_i x_i(h)}_{=h_i}$$

□

Exemple

$$\begin{aligned} f : \mathbb{R}^2 &\rightarrow \mathbb{R} \\ f(x, y) &= \sin(x + y + xy) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} df &= \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy \\ &= \cos(x + y + xy) ((1 + y)dx + (1 + x)dy) \end{aligned}$$

Définition

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ est différentiable, alors $a \in \mathbb{R}^k$ est un point critique si $d_a f = 0$ (c'est à dire $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = 0 \forall i$)

Proposition

Si a est un extremum local, de f , alors a est un point critique.

Preuve

Si a est un extremum local, et si $g(t) = f(a + tv)$ ($v \in \mathbb{R}^k$), $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, alors 0 est un extremum local de g , donc :

$$\frac{d}{dt}g(0) = 0 = \partial_v f(u)$$

On a donc $d_a f(v) \partial_v f(u) = 0 (\forall v) \implies d_a f = 0$

Théorème

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^l$ est C^1 , alors f est différentiable.

Preuve

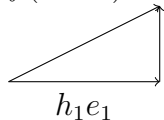
Si $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_l \end{pmatrix}$, $f_i : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors il suffit de montrer le théorème pour les $f_i : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, donc

on peut supposer que $l = 1$.

Pour simplifier la preuve, on suppose $k = 2$.

Soient $a \in \mathbb{R}^2$, $h \in \mathbb{R}^2$, $h = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \end{pmatrix} = h_1 e_1 + h_2 e_2$

$$f(a + h) - f(a) = f(a + h_1 e_1) - f(a) + f(a + h) - f(a + h_1 e_1)$$



On utilise les accroissements finis :

$$g_1(t) = f(a + t e_1)$$

$$f(a + h_1 e_1) - f(a) = g_1(h_1) - g_1(0) = h_1 g'_1(s_1) = h_1 \cdot \frac{\partial f}{\partial x_1} \overbrace{(a + s_1 e_1)}^{b_1}$$

Dessin

$$g_2(t) = f(a + h_1 e_1 + t e_2)$$

$$f(a + h) - f(a + h_1 e_1) = g_2(h_2) - g_2(0)$$

$$\stackrel{\text{TAF}}{=} h_2 g'_2(s_2) = h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2} \overbrace{(a + h_1 e_1 + s_2 e_2)}^{b_2}$$

$$f(a + h) = h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}(b_2)$$

$$= h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}(a) + \underbrace{h_1 \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) - \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \right)}_{=o(\|h\|)} + \underbrace{h_2 \left(\frac{\partial f}{\partial x_2}(b_2) - \frac{\partial f}{\partial x_2}(a) \right)}_{=o(\|h\|)}$$

Mais

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{\overbrace{h_1}^{\in [-1,1]}}{\|h\|} \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) - \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \right) = 0$$

$$\text{car } h \rightarrow 0 \implies b_1 \rightarrow a \implies \frac{\partial f}{\partial x_1} \text{ continue}$$

□

Théorème

(règle de la chaîne)

Soient : $\mathbb{R}^k \xrightarrow{f} \mathbb{R}^l \xrightarrow{g} \mathbb{R}^n$
 $a \rightarrow b \rightarrow c$

Supposons que $d_a f$ et $d_b g$ existent. Alors :

$$d_a(g \circ f) = d_b g \circ d_a f$$

(La linéarisation de la composition est la composition des linéarisations)

Preuve

$$g(f(a+h)) = g(\overbrace{f(a)}^b + d_a f(h) + o(\|h\|))$$

$$= \overbrace{g(f(a))}^{g(b)} + \underbrace{d_b g(d_a f(h))}_{d_a(g \circ f)} + \underbrace{d_b g(o(\|h\|))}_{o(\|h\|)} + \underbrace{o(\|d_a f(h) + o(\|h\|)\|)}_{o(\|h\|)}$$

□

Remarque

Comment calculer les dérivées partielles avec ce théorème avec la règle de la chaîne ?

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix} \xrightarrow{f} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_l \end{pmatrix} \xrightarrow{g} \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_m \end{pmatrix}$$

La matrice de $d_a f$ est : $\left(\frac{\partial y_q}{\partial x_r} \right)_{q,r}$, aussi $d_b g = \left(\frac{\partial z_p}{\partial y_q} \right)$

Le théorème dit :

$$\frac{\partial z_p}{\partial x_r} = \sum_{q=1}^l \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \cdot \frac{\partial y_q}{\partial x_r}$$

Exemple

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = x_1 x_2 \end{pmatrix} \rightarrow z = \sin(y_1 + y_2)$$

$$\mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$\sin(x_1 + x_2 + x_1 x_2)$$

On a :

$$\begin{aligned} \frac{\partial z}{\partial x_1} &= \frac{\partial z}{\partial y_1} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} + \frac{\partial z}{\partial y_2} \frac{\partial y_2}{\partial x_1} \\ &= \cos(y_1 + y_2) + \cos(y_1 + y_2) \cdot x_2 \\ &= \cos(x_1 + x_2 + x_1 x_2) \cdot (1 + x_2) \end{aligned}$$

Remarque

On peut écrire la règle de la chaîne aussi comme :

$$\begin{aligned} \sum_r \frac{\partial z_p}{\partial x_r} dx_r &= dz_p = \sum_{q=1}^l \frac{\partial z_p}{\partial y_q} dy_q = \sum_{q,r} \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \underbrace{\frac{\partial y_q}{\partial x_r} dx_r}_{dy_q} \\ &\implies \frac{\partial z_p}{\partial x_r} = \sum_q \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \frac{\partial y_q}{\partial x_r} \end{aligned}$$

5.2 Dérivées partielles supérieures**Définition**

$f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^l$ est C^n si toutes les n -ièmes dérivées partielles de f existent et elles sont continues.

Théorème

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^l$ est C^2 , alors

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$$

Preuve

On peut supposer que $l = 1$ (si $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_l \end{pmatrix}$, il suffit de montrer le théorème pour les f_i)

L'idée est d'approximer les dérivées par des différences :

Si $v \in \mathbb{R}^k$, on pose :

$$(\Delta_v)f(x) = f(x+v) - f(x)$$

$$\Delta_v f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$$

Si $v, w \in \mathbb{R}^k$, alors :

$$\Delta_v(\Delta_w f)(x) = \Delta_w(\Delta_v f)(x)(*)$$

$$= f(a+v+w) - f(a+v) - f(a+w) + f(a)$$



On va montrer :

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\Delta_{te_j} \Delta_{te_i} f}{t^2} (+)$$

$$(*) + (+) \implies \text{Théorème}$$

Pour montrer (+), on utilise le théorème des accroissements finis.

Si $\tilde{f} : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors :

On pose $g(t) = \tilde{f}(t + te_i)$

$$\begin{aligned} \Delta_{te_i} \tilde{f}(a) &= g(t) - g(0) \stackrel{\text{TAF}}{=} tg'(\tilde{t}) \quad \tilde{t} \in [0, t] \\ &= t \frac{\partial \tilde{f}}{\partial x_i}(a + \tilde{t}e_i) \end{aligned}$$

On a donc :

$$\begin{aligned} & \frac{\Delta_{te_j} \overbrace{\Delta_{te_i} \tilde{f}}^{\tilde{f}}(a)}{t^2} \\ &= \frac{\frac{\partial}{\partial x_j} (\Delta_{te_i} \tilde{f})(a + \tilde{t}e_j)}{t} \\ &= \frac{\Delta_{te_i} \frac{\partial \tilde{f}}{\partial x_j}(a + \tilde{t}e_j)}{t} \\ &= \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \overbrace{(a + \tilde{t}e_i + \tilde{t}e_j)}^{\rightarrow a} \stackrel{f \text{ est } C^2}{\xrightarrow[t \rightarrow 0]} \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) \\ & \quad \tilde{t}, \tilde{t} \in [0, t] \end{aligned}$$

□

Corollaire

Si f est C^n , alors les n -ièmes dérivées partielles ($\forall m \leq n$), ne dépendent pas de l'ordre.
Par exemple :

$$\frac{\partial^3 f}{\partial x \partial y \partial z} = \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial x \partial z} = \frac{\partial^3 f}{\partial y \partial z \partial x} = \frac{\partial^3 f}{\partial z \partial y \partial x}$$

Rappel

- $\frac{\partial z_k}{\partial x_i} = \sum_j \frac{\partial z_k}{\partial y_j} \frac{\partial y_j}{\partial x_i}$
- $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$ si f est C^2

Théorème

(Taylor d'ordre 2)

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ est C^2 , alors :

$$f(a+h) = f(a) + \sum_{i=1}^k \frac{\partial f(a)}{\partial x_i} h_i + \sum_{i,j=1}^k \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + o(\|h\|^2)$$

Preuve

On définit :

$g_h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ par $g_h(t) = f(a+th)$

Par Taylor-Lagrange :

$$f(a+h) = g_h(1) \stackrel{\text{TL}}{=} g_h(0) + g'_h(0) + \frac{1}{2} g''_h(t_h) \quad (*)$$

Où $t_h \in [0, 1]$

$g_h(0) = f(a)$

$g'_h(t) = \sum_i \frac{\partial f(a+th)}{\partial x_i} h_i$ par la règle de la chaîne.

$$g''_h(t) = \frac{d}{dt} \left(\sum_i \frac{\partial f(a+th)}{\partial x_i} h_i \right) = \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a+th)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j$$

(*) nous donne :

$$f(a+h) = f(a) + \sum_i \frac{\partial f(a)}{\partial x_i} h_i + \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a+t_h h)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j$$

Finalement :

$$\frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a+t_h h)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j = \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{i,j} \left(\frac{\partial^2 f(a+t_h h)}{\partial x_i \partial x_j} - \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} \right) h_i h_j}_{\rightarrow 0 \text{ quand } h \rightarrow 0 \text{ car } f \text{ est } C^2}$$

$$|h_i| \leq \|h\| \quad |h_j| \leq \|h\|$$

$$\implies = o(\|h\|^2)$$

□

Rappel

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ a un extremum local en $a \in \mathbb{R}$, alors $\frac{\partial f(a)}{\partial x_i} = 0$, donc :

$$f(a+h) = f(a) + \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j}_{\text{polynôme quadratique en } (h_1, h_2, \dots, h_k)} + o(\|h\|^2)$$

5.3 Formes quadratiques

Une forme quadratique en variables x_1, \dots, x_k est un polynôme quadratique homogène :

$$q(x_1, \dots, x_k) = \sum_{i,j=1}^k B_{ij} x_i x_j \quad B_{ij} \in \mathbb{R}$$

On peut supposer que $B_{ij} = B_{ji}$ si B est la matrice $k \times k$ avec les éléments B_{ij} alors $q(x) = x^T B x$

où $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix}$

Exemple

$$q(x_1, x_2) = x_1^2 + 6x_1x_2 + 5x_2^2$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

Est-ce que $q(x_1, x_2) \geq 0 \quad \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}^2$?

On complète les carrés :

$$q(x_1, x_2) = (x_1 + 3x_2)^2 - 4x_2^2 = y_1^2 - y_2^2$$

Où $y_1 = x_1 + 3x_2$ et $y_2 = 2x_2$

La réponse est non.

(e.g $y_1 = 0, y_2 = 1, \rightarrow q = -1$)

Dessin

Théorème

Si $q(x_1, \dots, x_n)$ est une forme quadratique, alors \exists un changement de base tel que :

$$q = y_1^2 + \dots + y_{n_+}^2 - y_{n_++1}^2 - \dots - y_{n_++n_-}^2$$

Méthode : Compléter les carrés et $x_1 x_2 = \overbrace{(y_1 + y_2)}^{x_1} \overbrace{(y_1 - y_2)}^{x_2} = y_1^2 - y_2^2$

Définition

Si V est un espace vectoriel réel (ou sur un corps K), alors une forme bilinéaire symétrique sur V est une application : $B : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ (ou K) tel que :

- $B(u, v) = B(v, u) \quad \forall u, v \in V$ (symétrie)
- $B(\alpha u + \beta v, w) = \alpha B(u, w) + \beta B(v, w) \quad \forall u, v, w \in V, \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} \text{ (ou } K \text{)}$

Exemple

Produit scalaire = forme symétrique bilinéaire tel que $B(u, v) > 0 \quad \forall v \neq 0$

Si e_1, \dots, e_n est une base de V . On pose $B_{ij} = B(e_i, e_j) \in \mathbb{R}$

Si $u = \sum_{i=1}^n u_i e_i, v = \sum_{i=1}^n v_i e_i \quad u_i, v_i \in \mathbb{R}$

Alors

$$B(u, v) = B\left(\sum_{i=1}^n u_i e_i, \sum_{j=1}^n v_j e_j\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n u_i v_j B(e_i, e_j) = \sum_{i,j=1}^n B_{ij} u_i v_j$$

Si B est la matrice avec les éléments B_{ij} , alors $B(u, v) = u^T B v$

$$u = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}, \quad v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

Remarque

La matrice B est symétrique car $B_{ij} = B(e_i, e_j) = B(e_j, e_i) = B_{ji}$

On a donc une bijection entre les formes symétriques bilinéaires et les matrices symétriques $n \times n$ (si une base est choisie).

Définition

La forme quadratique q associée à une forme bilinéaire symétrique B est $q(v) = B(v, v)$

Avec les matrices :

$$q(v) = v^T B v = \sum_{i,j=1}^n B_{ij} v_i v_j$$

Exemple

Si $B(u, v) = u \cdot v \quad (V = \mathbb{R}^n)$, alors $q(v) = v \cdot v = \|v\|^2$

Remarque

On peut calculer B à partir de q :

$$q(u+v) = B(u+v, u+v) = \overbrace{B(u, u)}^{q(u)} + \overbrace{B(v, v)}^{q(v)} + 2B(u, v)$$

Donc :

$$B(u, v) = \frac{q(u+v) - q(u) - q(v)}{2}$$

Si une base est choisie :

$$B(u, v) = u^T B v$$

Si on change la base :

Si Q est la matrice $(n \times n)$ du changement de base :

$$\begin{aligned} v_{\text{new}} &= Q^{-1}v \\ u_{\text{new}}^T &= (Q^{-1}u)^T = u^T(Q^{-1})^T \end{aligned}$$

Et on veut :

$$u_{\text{new}}^T B_{\text{new}} v_{\text{new}} \stackrel{!}{=} u^T B v = u_{\text{new}}^T (Q)^T B Q v_{\text{new}}$$

$$(v = Q v_{\text{new}}, \quad u = Q u_{\text{new}})$$

Changement de base :

$$B \rightsquigarrow Q^T B Q$$

Théorème

Si B est une matrice symétrique $n \times n$ réelle, alors \exists matrice $n \times n$ Q inversible tel que $Q^T B Q$ est diagonalisable avec $\pm 1, 0$ sur la diagonale.

C'est à dire pour toute forme quadratique q , il existe une base tel que :

$$q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n c_i x_i^2, \quad c_i \in \{-1, 0, +1\}$$

Rappel

$\exists Q$ tel que $Q^T = Q^{-1}$ (c'est à dire Q est orthogonale) tel que $Q^{-1} B Q$ est diagonale.
(\exists vecteurs propres de B qui forment une base orthogonale de \mathbb{R}^n)

Rappel

Formes quadratiques :

$$q(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i,j=1}^n B_{i,j} x_i x_j = x^T B x$$

Formes symétriques bilinéaires :

$$B(u, v) = u^T B v$$

Si on change la base de \mathbb{R}^n :

$$B \rightsquigarrow Q^T B Q$$

(Q est la matrice de changement de base)

Théorème

Si B est une matrice symétrique $n \times n$ alors $\exists Q$ une matrice $n \times n$ inversible telle que $Q^T B Q$ est diagonale, avec $\pm 1, 0$ sur la diagonale. C'est à dire, après le changement de base, q se simplifie en :

$$q = \sum_{i=1}^n c_i x_i^2, \quad c_i \in \{+1, -1, 0\}$$

Preuve/Algorithme

On utilise consécutivement des matrices Q élémentaires, c'est à dire on applique des opérations élémentaires sur les lignes de B et (les mêmes opérations) sur les colonnes.

- Cas 1 $B_{1,1} \neq 0$, et si $B_{1,i} \neq 0 (i \neq 1)$

On fait : $l_i \rightarrow l_i - c l_1$ avec $c = \frac{B_{1,i}}{B_{1,1}}$ où l_i est la i -ième ligne.

Pour que $B_{1,i} \rightarrow 0$, il faut aussi appliquer $c_i \rightarrow c_i - c c_i$

Exemple

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_2 \rightarrow l_2 - 2l_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_2 \rightarrow c_2 - 2c_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

- Cas 2 $B_{1,1} = 0, B_{1,i} \neq 0$ On peut faire : $l_1 \rightarrow l_1 + l_2, c_1 \rightarrow c_1 + c_2$ et on est dans le Cas 1.

Exemple

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_1 \rightarrow l_1 + l_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_1 \rightarrow c_1 + c_2} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Algorithme :

■	0	0	0	0
0	■	0	0	0
0	0	■	0	0
0	0	0	■	0
0	0	0	0	■

Exemple

$$\begin{aligned}
& \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_2 \rightarrow l_2 - 2l_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -4 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_3 \rightarrow l_3 - 3l_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -4 \\ 0 & -6 & -8 \end{pmatrix} \\
& \xrightarrow{\substack{c_2 \rightarrow c_2 - 2c_1 \\ c_3 \rightarrow c_3 - 3c_1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -8 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_3 \rightarrow l_3 - 2l_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_3 \rightarrow c_3 - 2c_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \\
& \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad x_1^2 - x_2^2 + x_3^2
\end{aligned}$$

Finalement, on fait :

$l_i \rightarrow \alpha_i l_i, c_i \rightarrow \alpha_i c_i$ avec $\alpha_i \in \mathbb{R}$ convenables pour que les éléments de la diagonale soient transformés en ± 1 ou 0 . \square

Terminologie

Si B est une matrice symétrique et si $N = Q^T B Q$ est diagonale (Q inversible), on pose :

$$\begin{aligned}
n_+ &= \# \text{ éléments } > 0 \text{ sur la diagonale de } N \\
n_- &= \# \text{ éléments } < 0 \text{ sur la diagonale de } N \\
n_0 &= \# \text{ éléments } = 0 \text{ sur la diagonale de } N
\end{aligned}$$

Le triplet (n_+, n_-, n_0) est la signature de B (ou de q).

- On dit que B est définie positive si $n_+ = n, n_- = 0, n_0 = 0$.

C'est à dire $q(x) = x^T B x > 0 \quad \forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n$

- On dit que B est définie négative si $n_- = n, n_+ = 0, n_0 = 0$.

C'est à dire $q(x) = x^T B x < 0 \quad \forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n$

- On dit que B est semi définie positive si $n_- = 0$.

C'est à dire $q(x) = x^T B x \geq 0 \quad \forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n$

(par exemple, $q(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2$ est semi définie positive, $n_+ = 2, n_- = 0, n_0 = 1$ donc pas définie positive)

- On dit que B est indéfinie si $n_+ > 0, n_- > 0$.

C'est à dire si $\exists x, y \in \mathbb{R}^n$ tels que $q(x) > 0, q(y) < 0$

Remarque

- La signature de B est indépendante de Q (preuve \rightarrow série)
- Les formes quadratiques / symétriques bilinéaires "existent dans la nature"
- Le produit scalaire dans \mathbb{R}^n et $\|\cdot\|^2$
- $q(x, y, z, t) = x^2 + y^2 + z^2 - c^2 t^2$ Signature : $n_+ = 3, n_- = 1, n_0 = 0$

5.4 Extremums et selles

Rappel

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ et si f a un extremum local en $a \in \mathbb{R}^n$, alors $\frac{\partial f(a)}{\partial x_i} = 0 \quad \forall i$. C'est à dire a est un point critique.

Taylor :

si f est C^2 :

$$f(a+h) = f(a) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial f(a)}{\partial x_i} h_i + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + o(\|h\|^2)$$

Où $\sum_{i=1}^n \frac{\partial f(a)}{\partial x_i}$ est la différentielle ($d_a f(h)$).

Où $\frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j}$ est une forme quadratique pour $h = (h_1, \dots, h_n)$

Terminologie

$$H_a f = \left(\frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=1}^n$$

est la matrice Hessienne de f et $H_a f(h) = \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j$ est la forme quadratique Hessienne.

Théorème

Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction C^2 et soit $a \in \mathbb{R}^n$ un point critique de f .

- Si $H_a f$ est définie positive, alors a est un minimum local stricte de f .
- Si $H_a f$ est définie négative, alors a est un maximum local stricte.
- Si $H_a f$ est indéfinie, alors a n'est pas un extremum local de f . On dit que a est une selle.

Remarque

Si $n_+ > 0, n_- = 0, n_0 > 0$, alors le théorème ne dit rien.

Preuve

- Si $H_a f$ est définie positive, on change la base de \mathbb{R}^n pour que $H_a f(h) = \|h\|^2$

Soit $\varepsilon > 0$ tel que $|r(h)| < \frac{1}{4} \|h\|^2$

Où $r(h)$ est le reste dans le développement de Taylor qui est $o(\|h\|^2)$

Pour $\|h\| < \varepsilon$ on a :

$$f(a+h) \stackrel{\text{Taylor}}{=} f(a) + \frac{1}{2} \underbrace{\|h\|^2}_{H_a f(a)} + r(h) > f(a) + \frac{1}{4} \|h\|^2 > f(a) \text{ si } h \neq 0$$

Donc a est un minimum local stricte.

- Si $H_a f$ définie négative - pareil.

$$H_a f(a) = -\|h\|^2$$

- Si $H_a f$ est indéfinie, on change la base pour que $H_a f$ soit diagonale avec $\pm 1, 0$ sur la diagonale.

$H_a f$ indéfinie $\implies \exists$ vecteurs v, w (on peut choisir des éléments de la base) tel que $\|v\| = 1 = \|w\|$ et $H_a f(v) = +1$ et $H_a f(w) = -1$

On a :

$$f(a+tv) = f(a) + \underbrace{\frac{1}{2}t^2}_{=H_a f(tv)} + \underbrace{r(tv)}_{\text{borné par } \pm \frac{1}{4}t^2} \quad |t| < \varepsilon$$

$$\implies f(a+tv) \geq f(a) + \frac{1}{4}t^2$$

Aussi :

$$f(a+tw) \leq f(a) - \frac{1}{4}t^2$$

$\implies a$ n'est ni un maximum ni un minimum local.

□.

Proposition

$$\text{Si } B = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

Alors :

B est définie positive ssi $\det(B) > 0$ et $a > 0$. B est définie négative ssi $\det(B) > 0$ et $a < 0$.
 B est indéfinie ssi $\det(B) < 0$.

Preuve

$$\exists Q \text{ inversible tel que } Q^T B Q = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 & 0 \\ 0 & \varepsilon_2 \end{pmatrix} \text{ où } \varepsilon_1, \varepsilon_2 \in \{0, 1, -1\}$$

$$\implies \det(Q^T B Q) = \varepsilon_1 \varepsilon_2.$$

Mais aussi :

$$\det(Q^T B Q) = \overbrace{\det(Q^T)}^{\det(Q)} \det(B) \det(Q) = \det(Q)^2 \det(B)$$

$$\implies \varepsilon_1 \varepsilon_2 = \text{sym}(\det(B)) \in \{1, -1, 0\}$$

Donc $\det(B) > 0$ si et seulement si $\varepsilon_1 \varepsilon_2 = 1$ si et seulement si $\varepsilon_1 = \varepsilon_2 = 1$ si et seulement si B est définie positive ou négative.

$$\text{Mais } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = a \implies \begin{cases} a > 0 & \implies B \text{ est définie positive} \\ a < 0 & \implies B \text{ est définie négative} \end{cases}$$

$\det(B) < 0$ si et seulement si $\varepsilon_1 \varepsilon_2 = -1$ si et seulement si B est indéfinie. \square

Exemple

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \det(B) = -1 \implies \text{indéfinie}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 6 \end{pmatrix} \det(B) = 2, a = 1 \implies \text{définie positive}$$

Comment trouver les extrema locaux d'une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

- Trouver les points critiques $a \in \mathbb{R}^n$ (tel que $\frac{\partial f(a)}{\partial x_i} = 0$ c'est à dire $d_a f$)
- Trouver la signature de $H_a f = \left(\frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=1}^n$

$$H_a f \text{ est } \begin{cases} \text{définie positive} & \implies \min \\ \text{définie négative} & \implies \max \\ \text{indéfinie} & \implies \text{selle} \end{cases}$$

Exemple

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

$$f(x, y) = xy(1 - x - y)$$

Dessin HARDCORE

Points critiques :

$$\frac{\partial f}{\partial x} = y(1 - 2x - y) \stackrel{!}{=} 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = x(1 - 2y - x) \stackrel{!}{=} 0$$

Les points critiques = $(y = 0 \vee 1 - 2x - y = 0) \wedge (x = 0 \vee 1 - 2y - x = 0)$

$$(x, y) = (0, 0), (1, 0), (0, 1), \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right)$$

4 points critiques :

$$Hf = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2y & 1 - 2x - 2y \\ 1 - 2x - 2y & -2x \end{pmatrix}$$

- $(x, y) = (0, 0) :$

$$Hf = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$\det(Hf) = -1 \implies$ indéfinie $\implies (0, 0)$ est une selle.

- $(x, y) = (1, 0) :$

$$Hf = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ -1 & -2 \end{pmatrix}$$

$\det(Hf) = -1 \implies$ indéfinie $\implies (0, 0)$ est une selle.

- $(0, 1)$ est indéfinie donc c'est une selle.

- $(x, y) = (\frac{1}{3}, \frac{1}{3})$

$$Hf = \begin{pmatrix} -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$\det(Hf) = \frac{1}{3}, -\frac{2}{3} < 0 \implies$ définie négative \implies est un maximum local.

5.5 Multiplicateurs de Lagrange

Problème

Si $y : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, et si $S \subset \mathbb{R}^n$ est donné par $S = \{x \in \mathbb{R}^n | F(x) = 0\}$, où $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ est une fonction donnée.

On cherche les extrema locaux de $g|_S : S \rightarrow \mathbb{R}$

Exemple

$$n = 2, k = 1$$

$$g(x, y) = x + y, F(x, y) = x^2 + y^2 - 1$$

$$S = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | F(x, y) = 0\} = \{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$$

Dessin avec le cercle

On cherche les maxima et les minima de $g|_S$

Remarque

g continue, S compact \implies max et min existent.

$$\max \text{ en } (x, y) = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right)$$

$$\min \text{ en } (x, y) = \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right)$$

Ces deux points ne sont pas des points critiques de g .

Théorème

Multiplicateurs de Lagrange

Soit $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ une fonction C^1 , c'est à dire $F = \begin{pmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_k \end{pmatrix}$, $F_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ des fonctions C^1 .

$S = \{x \in \mathbb{R}^n | F(x) = 0\}$, $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction C^1 , et $a \in S$ tel que $g|_S$ a un maximum ou minimum local en a .

Si l'application linéaire $d_a F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ est surjective, alors $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$ (multivariable de Lagrange) tel que a est un point critique de $g - \lambda_1 F_1 - \dots - \lambda_k F_k$

Remarque

- $g|_S(g - \lambda_1 F_1 - \dots - \lambda_k F_k)|_S$ car $F_i|_S = 0 \forall i$
- Pour trouver les extrema de $g|_S$, on cherche $(\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ et $a \in \mathbb{R}^n$ tel que a est une point critique de $g - \sum \lambda_i F_i$
 \rightarrow les extrema sont parmi ces points a .

$$d_a F \text{ surjective} \iff \text{rang}(d_a F) = k, \text{ c'est à dire } \text{rang} \left(\frac{\partial F_i}{\partial x_j} \right)_{\substack{i=1, \dots, k \\ j=1, \dots, n}} = k$$

Exemples

$$n = 2, k = 1$$

$$F(x, y) = x^2 + y^2 - 1, g(x, y) = x + y$$

$$g - \lambda F = x + y - \lambda(x^2 + y^2 - 1) \quad (*) \quad \lambda \in \mathbb{R}$$

On cherche les points critiques de $(*)$ qui sont dans $S = \{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$

$$\frac{\partial(*)}{\partial x} = 1 - 2\lambda x, \frac{\partial(*)}{\partial y} = 1 - 2\lambda y$$

$$2\lambda x = 1 = 2\lambda y$$

$$\text{tel que } x^2 + y^2 = 1$$

$$\implies x = y$$

$$\implies x = y = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 1 \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{cases}$$

$$p_1 = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right) \text{ et } p_2 = \left(\frac{-1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right)$$

Sont les "extrema potentiels" de $g|_S$.

S compact, g continue \implies les maxima et les minima existent, $g(p_1) = \sqrt{2} = \max$, $g(p_2) = -\sqrt{2} = \min$

$$F(x, y) = x^2 + y^2 - 1$$

$$g(x, y) = x^2 - xy^2$$

$$(*) = g - \lambda F = x^2 - xy^2 - \lambda(x^2 + y^2 - 1)$$

$$\frac{\partial(*)}{\partial x} = 2x - y^2 - 2\lambda x \stackrel{!}{=} 0$$

$$\frac{\partial(*)}{\partial y} = -2xy - 2\lambda y \stackrel{!}{=} 0$$

$$x^2 + y^2 \stackrel{!}{=} 1 \implies y(x + \lambda) = 0$$

C'est à dire $y = 0$ ou $x = -\lambda$

$$y = 0 \implies x = \pm 1, \lambda = 1$$

$$x = -\lambda \implies \lambda = -x$$

$$\implies 2x - y^2 + 2x^2 = 0 \text{ et } x^2 + y^2 = 1 \iff y^2 = 1 - x^2$$

$$2x - 1 + x^2 + 2x^2 = 0$$

$$3x^2 + 2x - 1 = 0$$

$$x = \begin{cases} -1 & \implies y = 0 \\ \frac{1}{3} & \implies y = \pm \frac{\sqrt{8}}{3} \end{cases}$$

On a trouvé 4 points :

$$(x, y) = (\pm 1, 0), \left(\frac{1}{3}, \frac{\sqrt{8}}{3} \right)$$

Dessin avec les 4 valeurs

Il faut calculer $g(p_i)$ pour $i = 1, \dots, 4$

$$g(p_1) = g(p_2) = 1 = \max$$

$$g(p_3) = g(p_4) = -\frac{5}{27} = \min$$

Exemple

Trouver les minima et les maxima de :

$$g(x, y) = x^2 - 2xy^2$$

dans

$$D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x^2 + y^2 \leq 1\}$$

C'est à dire on cherche les maxima et les minima de $g|_D$

D est compact, g est continue \implies les maxima et les minima existent.

Soit on trouve les maxima et les minima à l'intérieur ($x^2 + y^2 < 1$) \implies point critique de g

Soit les minima et les maxima se trouvent sur le bord (S) \implies on utilise les multiplicateurs de Lagrange.

Les extremums potentiels qui sont sur le bord ($\in S$) :

$$(\pm 1, 0), \left(\frac{1}{3}, \pm \frac{\sqrt{8}}{3}\right)$$

Les extremums potentiels à l'intérieur :

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial x} &= 2x - y^2 \stackrel{!}{=} 0 \\ \frac{\partial g}{\partial y} &= -2xy \stackrel{!}{=} 0 \end{aligned} \quad \text{et } x^2 + y^2 < 1 \implies (x, y) = (0, 0)$$

$$g(0, 0) = 0$$

\implies ni maximum ni minimum global

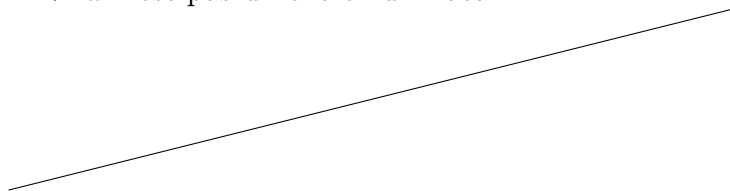
Pour voir si c'est un extremum local :

$$Hg = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2}{\partial x^2} & \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2}{\partial y^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -2y \\ -2y & 2 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ semi-définie positive car } n_+ = 1, n_- = 0, n_0 = 1 \implies \text{ on ne peut rien dire}$$

Dessin

$\implies a$ n'est pas un extremum local.



Rappel

(Multiplicateurs de Lagrange)

$F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ de la classe C^1 avec les composantes F_1, F_2, \dots, F_k $S = \{x \in \mathbb{R}^n | F(x) = 0\}$, $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction C^1 , $a \in S$ un extremum local de $g|_S : S \rightarrow \mathbb{R}$. On suppose que $d_a F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ est surjective.

Alors $\exists \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$ tel que a est un point critique de $g - \lambda_1 F_1 - \dots - \lambda_k F_k$.

Preuve

Cas 1 :

$F_1(x_1, \dots, x_n) = x_1$, c'est à dire $S = \{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n | x_1 = x_2 = \dots = x_k = 0\}$.

Alors $g|_S = g(\underbrace{0, 0, \dots, 0}_k, \underbrace{x_{k+1}, x_{k+2}, \dots, x_n}_{n-k})$ est une fonction de $n - k$ variables.

$$\implies \frac{\partial g(a)}{\partial x_i} = 0 \quad i = k+1, k+2, \dots, n$$

On pose $\lambda_j = \frac{\partial g(a)}{\partial x_j} \quad j = 1, \dots, k$

Et donc :

$$\frac{\partial(g - \lambda_1 x_1 - \dots - \lambda_k x_k)(a)}{\partial x_m} = 0 \quad m = 1, \dots, n$$

Cas 2 : général

L'idée est qu'il existe un changement de variable tel que on se retrouve dans le cas 1.

Lemme

On pose $\tilde{F}_1(x_1, \dots, x_n) = x_i \quad i = 1, \dots, k$

\exists ouvert $a \in U \subset \mathbb{R}^n, 0 \in V \subset \mathbb{R}^n$ et une bijection $\Phi : U \rightarrow V$ tel que Φ et Φ^{-1} sont C^1 , $\Phi(a) = 0$ et $F = \tilde{F} \circ \Phi$

Preuve

Analyse 2 (Théorème de la fonction inverse)

”□”

On définit \tilde{g} par $\tilde{g} = g \circ \Phi^{-1} \quad (g = \tilde{g} \circ \Phi)$

\tilde{F}, \tilde{g} Cas $\implies \exists \lambda_1, \dots, \lambda_k$ tel que 0 est un point critique de $\tilde{g} - \lambda_1 \tilde{F}_1 - \dots - \lambda_k \tilde{F}_k$

C'est à dire $d_0(\tilde{g} - \sum \lambda_i \tilde{F}_i) = 0$

Règle de la chaîne :

$$\begin{aligned} d_a(g - \sum \lambda_i F_i) &= d_0 \tilde{g} \circ d_a \Phi - \sum \lambda_i d_0 \tilde{F}_i \circ d_a \Phi \\ &= d_0(\tilde{g} - \sum \lambda_i \tilde{F}_i) \circ d_a \Phi = 0 \end{aligned}$$

□

Résumé de la partie 5

- Calculer avec les dérivées partielles et différentielles et utiliser la règle de la chaîne
- Trouver les extrema d'une fonction, ses points critiques, la matrice Hessienne, sa signature et utiliser les multiplicateurs de Lagrange.

6 Intégrales multiples

6.1 Motivation

$$\int_a^b f(x) dx = \text{L'aire sous la courbe.}$$

Dessin

Si $A \subset \mathbb{R}^n$, $f : A \rightarrow \mathbb{R}$

$$\int_A f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \cdots dx_n =$$

Dessin

Comment définir $\int_A f dx_1 \cdots dx_n$?

$n = 2$

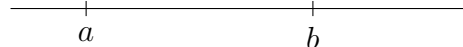
Dessin patatoïde.

6.2 Définitions

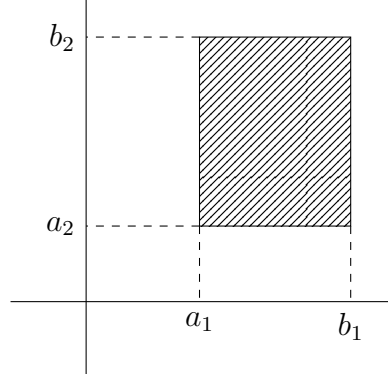
Définition

Un pavé (rectangle en n dimensions) dans \mathbb{R}^n est un sous-ensemble de la forme $P = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2] \times \cdots \times [a_n, b_n]$ $a, b \in \mathbb{R}$

$n = 1$



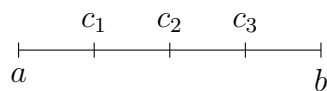
$n = 2$



Le volume de P est $\text{vol } P = \prod_{i=1}^n (b_i - a_i)$

Définition

Une division d'un intervalle fermé $[a, b]$ est un choix de points $a < c_1 < c_2 < \cdots < c_k < b$

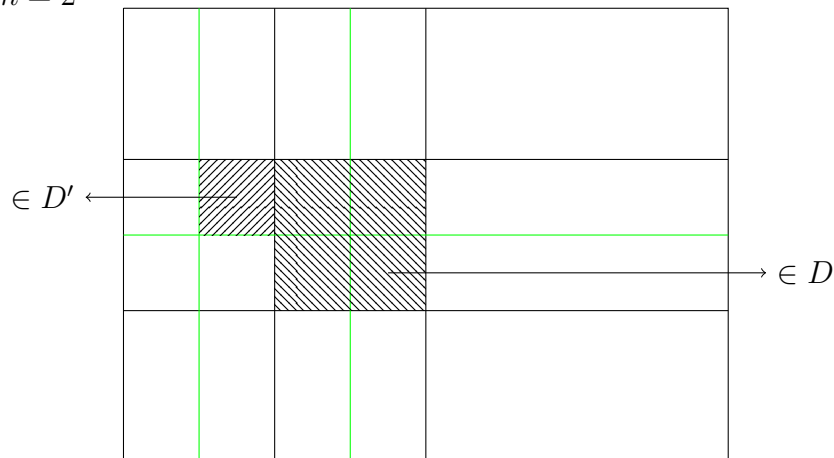


Une dimension d'un pavé $P \subset \mathbb{R}^n$ est une décomposition de P en sous-pavés qui est donnée par des divisions de côtés de P .

Image $n = 2$.

Un raffinement d'une dimension D est une dimension D' obtenue en ajoutant des nouveaux points de division.

$n = 2$



Proposition

Si P est un pavé et D une dimension de P , alors :

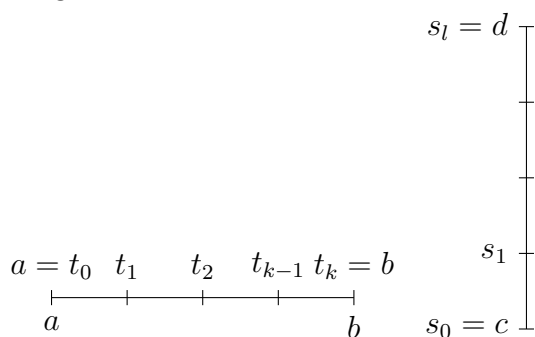
$$\text{vol } P = \sum_{R \in D} \text{vol } R$$

Preuve

(pour $n = 2$)

$P = [a, b] \times [c, d]$:

Image



$$\text{vol } P = (b - a)(d - c) = ((t_k - t_{k-1}) + (t_{k-1} - t_{k-2}) + \dots + (t_1 - t_0))((s_l - s_{l-1}) + \dots + (s_1 - s_0))$$

$$= \sum_{i,j} (t_i - t_{i-1})(s_j - s_{j-1}) = \sum_{R \in D} \text{vol } R$$

□

Définition

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ est un pavé, D une division de P et $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction bornée, alors la somme de Riemann supérieure de f est :

$$S(f, D) = \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} f(x) \text{vol}(R)$$

La somme de Riemann inférieure est :

$$s(f, D) = \sum_{R \in D} \inf_{x \in R} f(x) \text{vol}(R)$$

Observation

$$S(f, D) \geq s(f, D)$$

Lemme

Si D' est un raffinement de D , alors :

$$S(f, D') \leq S(f, D) \text{ et } s(f, D') \geq s(f, D)$$

Preuve

$$\begin{aligned} S(f, D) &= \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} f(x) \text{vol } R = \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} f(x) \sum_{R' \in D', R' \subset R} \text{vol } R' \\ &= \sum_{R' \in D'} \sup_{\substack{x \in R \\ \text{où } R \in D \text{ est tel que} \\ R' \subset R}} f(x) \text{vol } R' \\ &\geq \sum_{R' \in D'} \sup_{x \in R'} f(x) \text{vol } R' = S(f, D') \end{aligned}$$

Pour $s(f, D') \geq s(f, D)$ c'est pareil.

□

Proposition

Si D_1 et D_2 sont des divisions de P , alors :

$$S(f, D_1) \geq s(f, D_2)$$

Preuve

Si D' est un raffinement commun de D_1 et D_2 , alors :

$$S(f, D_1) \geq S(f, D') \geq s(f, D') \geq s(f, D_2)$$

□

Définition

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ est un pavé, $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction bornée, alors l'intégrale de Riemann supérieure de f par P est :

$$\overline{\int_P} f dx_1 \cdots dx_n = \inf_{D \text{ division de } P} S(f, D)$$

L'intégrale inférieure est :

$$\underline{\int_P} f dx_1 \cdots dx_n = \sup_{D \text{ division de } P} S(f, D)$$

(par la proposition, supérieure est supérieure à l'intégrale.

Si $\overline{\int_P} f = \underline{\int_P} f$, on dit que f est intégrable et son intégrale est :

$$\int_P f = \overline{\int_P} f = \underline{\int_P} f$$

Définition

Si $A \subset \mathbb{R}^n$ est borné, donc \exists pavé $P \subset \mathbb{R}^n$, tel que $A \subset P$, et si $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ est une fonction bornée, alors :

$$\int_A f = \int_P \tilde{f}, \text{ où } \tilde{f}(x) = \begin{cases} f(x) & \text{si } x \in A \\ 0 & \text{si } x \notin A \end{cases}$$

Remarque

Le résultat ne dépend pas du choix de P (exercice)

Propriétés de $\int_A f$

- $\int_A (af + bg) = a \int_A f + b \int_A g$ si $a, b \in \mathbb{R}$, $f, g : A \rightarrow \mathbb{R}$ tel que $\int_A f$ et $\int_A g$ existent (preuve dans le semestre 1)
- Si $f \leq g$, alors $\int_A f \leq \int_A g$

Théorème

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ et si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, alors $\int_P f$ existent.

Plus généralement, si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est bornée, et si l'ensemble $\{x \in P \mid f \text{ n'est pas continue en } x\}$ est négligeable, alors $\int_P f$ existe.

Définition

Si $A \subset \mathbb{R}^n$ est borné, alors $\text{vol}(A) = \int_A 1$.

A est négligeable si $\text{vol}(A) = 0$, c'est à dire si $\forall \varepsilon > 0, \exists$ pavés P_1, P_2, \dots, P_k tels que $A \subset \bigcup_{i=1}^k P_i$ et $\sum_{i=1}^k \text{vol}(P_i) \leq \varepsilon$

Preuve du théorème

Plus tard

Proposition

Si $S \subset \mathbb{R}^{n-1}$ est fermé et borné, et si $g : S \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, alors le graphe de g $\{(x, g(x)) \in \mathbb{R}^n | x \in S\}$ est négligeable.

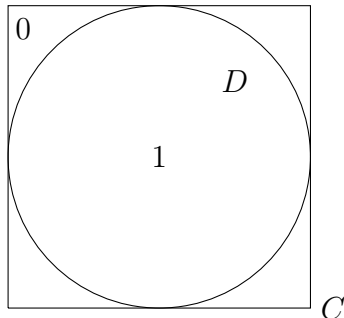
Preuve

Plus tard

Exemple

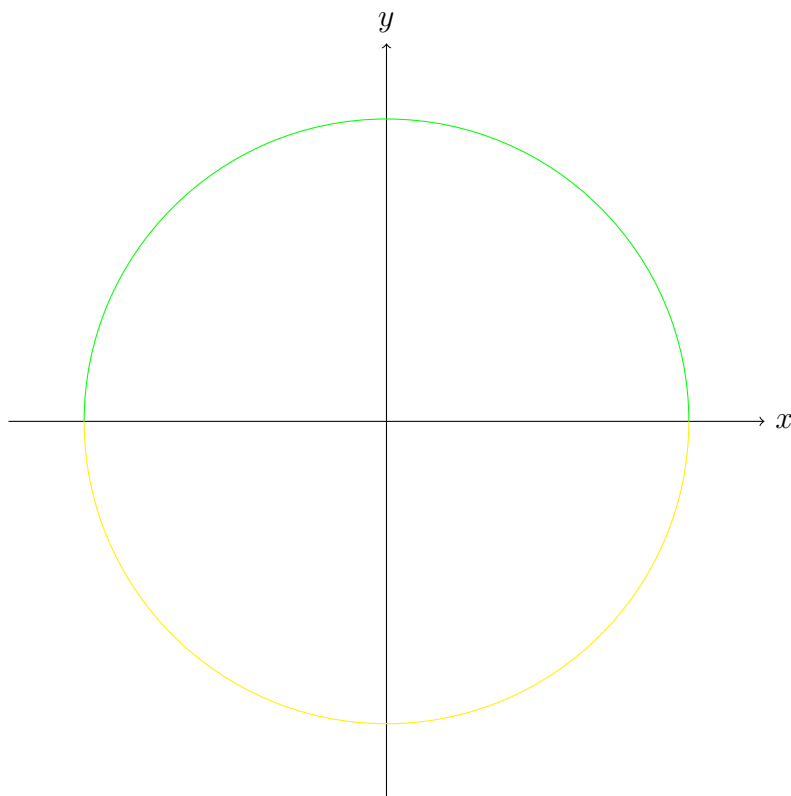
$D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x^2 + y^2 \leq 1\}$, alors $\int_D 1$ existe, car $\int_D 1 = \int_C \tilde{f}$ pour C un carré, ici $\tilde{f} = \chi_C$

$|x| \leq 1, |y| \leq 1$, c'est à dire $\begin{cases} 1 & \text{si } x \in D \\ 0 & \text{si } x \notin D \end{cases}$



Les discontinuités de χ_D sont le cercle $\{x^2 + y^2 = 1\}$.

Le cercle est l'union de 2 graphes : $y = \sqrt{1 - x^2}$ et $y = -\sqrt{1 - x^2}$



On utilise si $A, B \subset \mathbb{R}^n$ sont négligeables, alors $A \cup B$ est négligeable.

\Rightarrow le cercle est négligeable,

$\Rightarrow \int_D 1$ existe.

Intégrales itérées

Théorème

Si $P = [a_1, b_1] \times \cdots \times [a_n, b_n] \subset \mathbb{R}^n$, si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est intégrable, alors :

$$\int_P f dx_1 \cdots dx_n = \underbrace{\int_{a_n}^{b_n} \cdots \left(\int_{a_2}^{b_2} \left(\int_{a_1}^{b_1} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 \right) dx_2 \cdots \right)}_{(*)} dx_n$$

Si l'intégrale itérée $(*)$ existe.

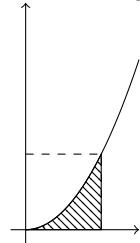
Exemples

$$\int_{\substack{0 \leq x \leq 1 \\ 0 \leq y \leq 1}} xy dx dy = \int_0^1 \left(\int_0^1 xy dx \right) dy = \int_0^1 \frac{1}{2} y dy = \frac{1}{4}$$

$$\begin{aligned} \int_{x^2 + y^2 \leq 1} 1 dx dy &= \int_{-1}^1 \left(\int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} 1 dx \right) dy = \int_{-1}^1 2\sqrt{1-y^2} dy = \\ &= \int_{-1}^1 2\sqrt{1-y^2} dy = \int_{-\pi/2}^{\pi/2} 2\cos^2(t) dt = \int_{-\pi/2}^{\pi/2} (\cos^2(t) + \sin^2(t)) dt = \pi \end{aligned}$$

$$y = \sin(t), -\pi/2 \leq t \leq \pi/2, dy = \cos(t)dt, \sqrt{1-y^2} = \cos(t)$$

$$A = 0 \leq y \leq x^2, \quad 0 \leq x \leq 1$$



$$\begin{aligned} \int_A (x+y) dy dx &= \int_0^1 \left(\int_0^{x^2} (x+y) dy \right) dx = \int_0^1 \left[xy + \frac{1}{2} y^2 \right]_0^{x^2} dx \\ &= \int_0^1 \left(x^3 + \frac{1}{2} x^4 \right) dx = \frac{1}{4} + \frac{1}{10} \end{aligned}$$

Autre manière de calculer l'intégrale.

Explication

Comment calculer $\int_A f dx_1 \cdots dx_n$?

Image IMPOSSIBLE

$n = 3$

Volume de $\{x^2 + y^2 + z^2 \leq 1\} = B$

Intégrons d'abord par z :

$$-\sqrt{1-x^2-y^2} \leq z \leq \sqrt{1-x^2-y^2}$$

$$\int_B 1 dx dy dz = \int_{D \text{ un autre ensemble}} 2\sqrt{1-x^2-y^2} dx dy = \text{etc}$$

Preuve du théorème

$$P = [a_1, b_1] \times \cdots \times [a_n, b_n] \subset \mathbb{R}^n$$

$f : P \rightarrow \mathbb{R}$ intégrable.

On a $P = [a_1, b_1] \times P'$ où $P' = [a_2, b_2] \times \cdots \times [a_n, b_n] \subset \mathbb{R}^{n-1}$

On pose $g(x_2, \dots, x_n) = \int_{a_1}^{b_1} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1$

Supposons que g est bien définie.

Il faut montrer que :

$$\int_P f dx_1 \cdots dx_n = \int_{P'} g dx_2 \cdots dx_n$$

Et que P' existe.

Soit D une division de P , c'est à dire une division $a_1 = t_0 < t_1 < t_2 < \cdots < t_N = b$, une division D' de P' .

Montrons que :

$$\int (f, D) \underset{(1)}{\geq} S(g, D') \geq s(g, D') \underset{(2)}{\geq} s(f, D)$$

Si on suppose que :

$$\overline{\int_P f} \stackrel{(1)}{\geq} \overline{\int_{P'} g} \geq \underline{\int_{P'} g} \stackrel{(2)}{\geq} \underline{\int_P f}$$

Mais $\overline{\int_P f} = \underline{\int_P f} = \int_P f$

$$\implies \text{les } \geq \text{ sont en fait } = \implies \int_{P'} \text{ existe et } \int_{P'} g = \int_P f$$

Pour montrer (1) :

$$g(x_2, \dots, x_n) = \int_{a_1}^{b_1} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 = \sum_{i=1}^N \int_{t_{i-1}}^{t_i} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \leq \sum_{i=1}^N (t_i - t_{i-1}) \sup_{x_i \in [t_{i-1}, t_i]} f(x_1, \dots, x_n)$$

Donc

$$\begin{aligned} S(g, D') &= \sum_{R' \in D'} \sup_{R'} g \cdot \text{vol } R' \leq \sum_{R' \in D'} \cdot \sum_{i=1}^N (t_i - t_{i-1}) \cdot \sup_{[t_{i-1}, t_i] \times R'} f \cdot \text{vol } R' \\ &= \sum_{R \in D} \sup_R f \cdot \text{vol } R = S(f, D) \end{aligned}$$

6.3 Changement de variables

Introduction

$$D = \{x^2 + y^2 \leq 1\}$$

Si on veut calculer

$$\int_D f(x, y) dx dy$$

Dessin

en plus d'une division, on peut utiliser

Dessin

$$\int_D f(x, y) dx dy = \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} f(r \cos(\varphi), r \sin(\varphi)) r dr d\varphi$$

Théorème

(changement de variable)

Soit $P \subset \mathbb{R}^n$ un pavé,

$P \subset U \subset \mathbb{R}^n$ où $U \subset \mathbb{R}^n$ est ouvert, $g : U \rightarrow \mathbb{R}^n$, une fonction C^n qui est injective dans l'intérieur de P , et $f : g(P) \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction intégrable. Alors :

$$\int_{g(P)} f = \int_P f \circ g |det(dy)|$$

En coordonnées $y = (y_0, \dots, y_n)$, $x = (x_0, \dots, x_n)$

$$\int_{g(P)} f(y) dy_0 \cdots dy_n = \int_P f(y(x)) \left| \det \left(\frac{\partial y}{\partial x} \right) \right| dx_0 \cdots dx_n$$

$$dy_0 \cdots dy_n = \left| \det \left(\frac{\partial y}{\partial x} \right) \right| dx_0 \cdots dx_n$$

$$g : x \rightarrow y(x)$$

En plus d'un pavé, on peut utiliser n'importe quel sous-ensemble admissible. On définira cette notion plus tard.

Exemple - coordonnées polaires

Calculons :

$$\int_{D=x^2+y^2 \leq 1} (x^2 + y^2) dx dy$$

$$g : \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} x = r \cos(\varphi) \\ y = r \sin(\varphi) \end{pmatrix}, \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \text{ fonction } C^1$$

On cherche un rectangle $P \subset \mathbb{R}^2$ tel que $g(P) = D$

$$P = \begin{pmatrix} 0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{pmatrix}$$

Dessins

$g|_{\text{l'intérieur de } P}$ est une application injective.

La matrice de dy :

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \varphi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \varphi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\varphi) & -r \sin(\varphi) \\ \sin(\varphi) & r \cos(\varphi) \end{pmatrix}$$

Et le $\det = r$

$$\begin{aligned} &\Rightarrow \int_D (x^2 + y^2) dx dy \\ &= \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} ((r \cos(\varphi))^2 + (r \sin(\varphi))^2) r dr d\varphi \\ &= \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} r^3 dr d\varphi = 2\pi \int_0^1 r^3 dr = \frac{\pi}{2} \end{aligned}$$

Exemple - volume d'un cône

$$(r = \sqrt{x^2 + y^2})$$

Dessin

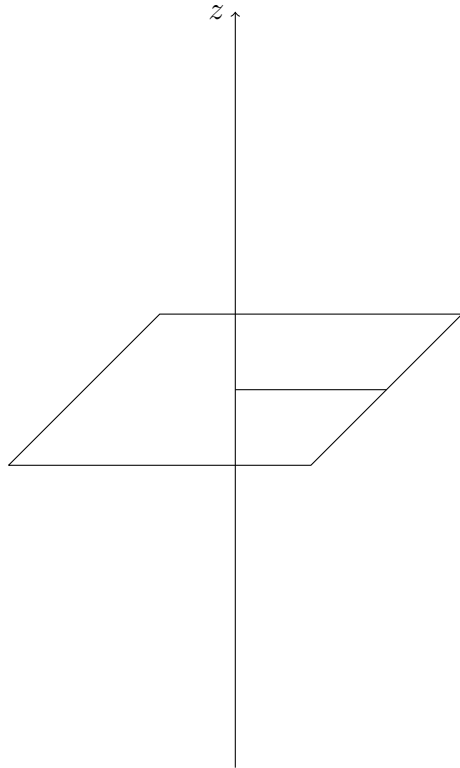
$$\begin{aligned} &= \int_D (1 - r) dx dy \\ &= \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} (1 - r) r dr d\varphi = 2\pi \int_0^1 (r - r^2) dr = 2\pi \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right) = \frac{\pi}{3} \end{aligned}$$

Terminologie

La fonction $\det(dy) = \det\left(\frac{\partial y}{\partial x}\right)$ est le Jacobien (ou le déterminant Jacobien) du changement de variables.

Exemple - coordonnées sphériques dans \mathbb{R}^3

Dessin



$$z = r\cos(\theta), \quad x = r\sin(\theta)\cos(\varphi), \quad y = r\sin(\theta)\sin(\varphi)$$

$$\begin{pmatrix} r \\ \theta \\ \varphi \end{pmatrix} \xrightarrow{g} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$$

Il faut calculer le Jacobien, c'est à dire $\det(dg)$

Le Jacobien de $r, \theta, \varphi \rightarrow x, y, z$ est la matrice :

$$\det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} & \frac{\partial x}{\partial \varphi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} & \frac{\partial y}{\partial \varphi} \\ \frac{\partial z}{\partial r} & \frac{\partial z}{\partial \theta} & \frac{\partial z}{\partial \varphi} \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} \sin(\theta)\cos(\varphi) & r\cos(\theta)\cos(\varphi) & -r\sin(\theta)\sin(\varphi) \\ \sin(\theta)\sin(\varphi) & r\cos(\theta)\sin(\varphi) & r\sin(\theta)\cos(\varphi) \\ \cos(\theta) & -r\sin(\varphi) & 0 \end{pmatrix}$$

$$= r^2 \sin(\theta) \cdot \det \begin{pmatrix} \sin(\theta)\cos(\varphi) & \cos(\theta)\cos(\varphi) & -\sin(\varphi) \\ \sin(\theta)\sin(\varphi) & \cos(\theta)\sin(\varphi) & \cos(\theta) \\ \cos(\varphi) & -\sin(\theta) & 0 \end{pmatrix}$$

$= \pm 1$ car c'est une matrice orthogonale.

Dessin :

Exemple

Le volume de la boule B_R de rayon R

$$P \begin{cases} 0 \leq r \leq R \\ 0 \leq \theta \leq \pi \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{cases}$$

$$\int_{B_R} 1 dx dy dz = \int_P r^2 \sin(\theta) dr d\theta d\varphi$$

Intégration par φ

$$= 2\pi \cdot \int_0^R r^2 dr \cdot \int_0^{2\pi} \sin(\theta) d\theta = 2\pi \frac{R^3}{3} \cdot 2 = \frac{4\pi}{3} R^3$$

Exemple

Le centre de masse d'une boule :

Dessin demie-boule

$$\int_{X=\begin{cases} x^2 + y^2 + z^2 \leq R^2 \\ z \geq 0 \end{cases}} z dx dy dz$$

$$P \begin{cases} 0 \leq r \leq R \\ 0 \leq \theta \leq \frac{\pi}{2} \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{cases}$$

$$= \int_P r \cos(\theta) \cdot r^2 \sin(\theta) dr d\theta d\varphi$$

$$= 2\pi \int_0^R r^2 dr \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos(\theta) \sin(\theta) d\theta$$

$$t = \sin(\theta) \implies \int_0^1 t dt = \frac{1}{2}$$

$$= 2\pi \frac{R^4}{4} \cdot \frac{1}{2} = \frac{\pi R^4}{4}$$

Le centre de masse se trouve à :

$$\frac{\frac{\pi R^4}{4}}{\frac{2\pi}{3}R^3} = \frac{3}{8}R$$

L'intégrale de Gauss

$$I = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx$$

$$\int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2-y^2} dx dy = \int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2} e^{-y^2} dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-y^2} dy = I^2$$

On passe en coordonnées polaires : $P \begin{cases} 0 \leq r \leq \infty \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{cases}$

$$\begin{aligned} & \int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2-y^2} dx dy \\ &= \int_P e^{-r^2} r dr d\varphi = 2\pi \int_0^\infty e^{-r^2} r dr \end{aligned}$$

Avec $s = r^2$ et $ds = 2r dr$

$$= \int_0^\infty e^{-s} \frac{1}{2} ds = \pi$$

Volume d'une boule de dimension n .

Préparation : fonction Γ

Définition

Pour $s > 0$, où pour $s \in \mathbb{C}$, $Re > 0$, on pose :

$$\Gamma(s) = \int_0^\infty e^{-x} x^{s-1} dx$$

Propriétés de Γ

$$\Gamma(1) = 1$$

$$\Gamma(s+1) = s\Gamma(s)$$

Preuve : intégrer par parties

$$\Gamma(s+1) = \int_0^\infty e^{-x} x^s dx = 0 + \int_0^\infty e^{-x} s x^{s-1} dx = s\Gamma(s)$$

$$u' = e^{-x}, \quad v = x^s$$

$$\Gamma(2) = 1$$

$$\Gamma(3) = 2 \cdot 1$$

$$\Gamma(4) = 3 \cdot 2 \cdot 1$$

$$\Gamma(n) = (n-1)!$$

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \int_0^\infty e^{-x} \frac{1}{\sqrt{x}} dx =$$

$$x = t^2, \quad dx = 2t dt$$

$$= 2 \int_0^\infty e^{-t^2} dt = \int_{-\infty}^\infty e^{-t^2} dt = \sqrt{\pi}$$

$$\Gamma\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{1}{2} \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2} \sqrt{\pi}$$

$$\Gamma\left(\frac{5}{2}\right) = \frac{3}{2} \frac{1}{2} \sqrt{\pi}$$

$$\Gamma\left(\frac{7}{2}\right) = \frac{5}{2} \frac{3}{2} \frac{1}{2} \sqrt{\pi}$$

Posons :

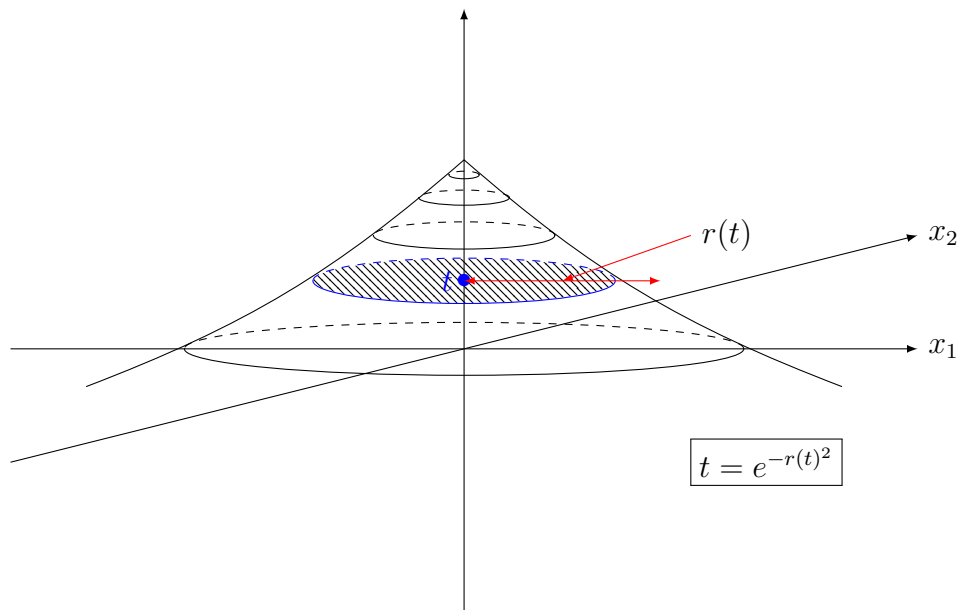
$$B_n(R) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| \leq R\}$$

$$Vol_n B_n(R) = \underbrace{(Vol_n B_n(1))}_{=V_n} \cdot \mathbb{R}^n = V_n \cdot \mathbb{R}^n$$

$$\begin{aligned} \int_{0 \leq t \leq e^{-x_1^2 - x_2^2 - \dots - x_n^2}} 1 dx_1 \dots dx_n dt &= \int_{\mathbb{R}^n} e^{-x_1^2 - \dots - x_n^2} dx_1 \dots dx_n \\ &= \int e^{-x_1^2} \dots e^{-x_n^2} dx_1 \dots dx_n = \int_{-\infty}^\infty e^{-x_1^2} dx_1 \dots \int_{-\infty}^\infty e^{-x_n^2} dx_n = \pi^{\frac{n}{2}} \end{aligned}$$

Dessin par $n = 2$:

Dessin cône



L'intégration par x_1, \dots, x_n donne :

$$\int_0^1 V_n r(t)^2 dt =$$

$$t = e^{-r^2}, \quad dt = -2re^{-r^2} dr$$

$$= \int_0^\infty V_n r^n 2r e^{-r^2} dr = 2V_n \int_0^\infty r^{n+1} e^{-r^2} dr$$

$$s = r^2, \quad ds = 2r dr$$

$$= V_n \int_0^\infty s^{\frac{n}{2}} e^{-s} ds = V_n \Gamma\left(\frac{n}{2} + 1\right) = \pi^{\frac{n}{2}}$$

$$V_n = \frac{\pi^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2} + 1\right)}$$

$$\Gamma(n+1) = n!$$

si $n = 2k$:

$$V_{2k} = \frac{\pi^k}{k!}$$

si $n = 2k+1$:

$$\Gamma\left(\frac{2k+1}{2} + 1\right) = \frac{2k+1}{2} \frac{2k-1}{2} \dots \frac{1}{2} \sqrt{\pi}$$

$$V_{2k+1} = \frac{\pi^k 2^{k+1}}{1 \cdot 3 \cdot 5 \dots (2k+1)}$$

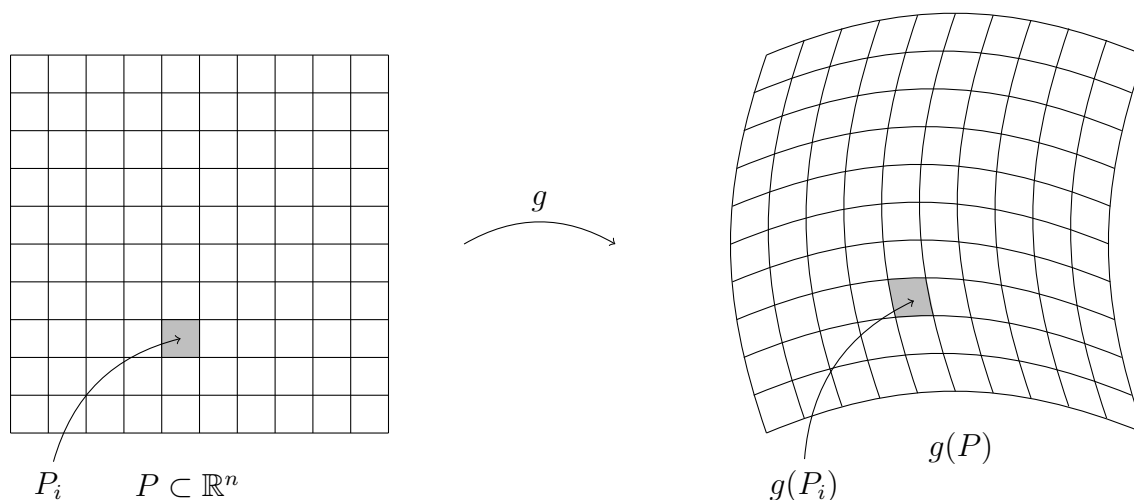
$$2k+1=3, k=1$$

$$V_3 = \frac{\pi \cdot 3}{3}$$

L'idée de la preuve de la formule du changement de variables :

$$q_i \in P_i$$

$$g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$



Division de P : $P = \bigcup_i P_i$

$f : g(P) \rightarrow \mathbb{R}$

$$\int_{g(P)} f = \sum_i \int_{g(P_i)} f \approx \sum_i f(g(q_i)) \cdot \text{vol}(g(P_i))$$

Fait

Si $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une application linéaire, $C_n = \text{le cube } [0, 1]^n \subset \mathbb{R}^n$, alors :

$$\text{vol}_n(TC_n) = |\det(T)|$$

Autrement dit : Si T est une matrice $n \times n$, alors le volume du parallélépipède donné par les colonnes de T est $|\det(T)|$

$\text{vol}_g(P_i) :$

P_i petit $\implies g$ est "presque linéaire" sur P_i (g est C^1).

On a donc :

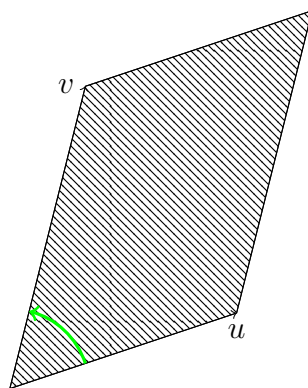
$$\text{vol}_g(P_i) \approx \text{vol}(d_{q_i}g)(P_i) = |\det d_{q_i}g| \cdot \text{vol}(P_i)$$

$$\begin{aligned} \implies \int_{g(P)} f &\approx \sum_i f(g(q_i)) \cdot |\det(d_{q_i}g)| \cdot \text{vol}(P_i) \\ &\approx \int_P f \circ g \cdot |\det(dg)| \end{aligned}$$

Pourquoi le "fait" est vrai : le volume orienté d'un parallélépipède donné par les vecteurs $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}^n$

$\text{Vol}(v_1, \dots, v_n)$ est linéaire, dans chaque argument (v_1, \dots, v_n) et antisymétrique

Explication du "fait" pour $n = 2$



L'aire orientée :

Aire $(u, v) = \pm$ aire

aire (u, v) est :

- linéaire dans u est aussi dans v :

$$\text{aire}(\alpha u + \beta v, w) = \alpha \text{aire}(u, w) + \beta \text{aire}(v, w)$$

- Antisymétrique

$$\text{aire}(u, v) = -\text{aire}(v, u)$$

$$u = u_1 e_1 + u_2 e_2$$

$$v = v_1 e_1 + v_2 e_2$$

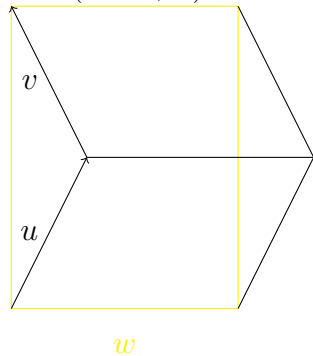
$$\text{aire}(u, v) = \text{aire}(u_1 e_1 + u_2 e_2, v_1 e_1 + v_2 e_2)$$

$$\stackrel{\text{linéarité}}{=} u_1 v_1 \text{aire}(e_1, e_1) + u_1 v_2 \text{aire}(e_1, e_2) + u_2 v_1 \text{aire}(e_2, e_1) + u_2 v_2 \text{aire}(e_2, e_2)$$

$$\text{Or } \text{aire}(e_i, e_i) = 0$$

$$= (u_1 v_2 - u_2 v_1) \text{aire}(e_1, e_2)$$

$$\text{aire}(u + v, w) = \text{aire}(u, w) + \text{aire}(v, w)$$



6.4 Propriétés élémentaires de l'intégrale

Pour montrer que toute fonction continue est intégrable : continuité uniforme.

Définition

Si X, Y sont des espaces métriques et $f : X \rightarrow Y$, alors f est uniformément continue si :

$$(\forall \varepsilon > 0)(\exists \delta > 0)(\forall x, x' \in X)(d_X(x, x') < \delta \implies d_Y(f(x), f(x')) < \varepsilon)$$

Uniforme : δ ne dépend pas de $x \in X$

Théorème

Si X est compact, $f : X \rightarrow Y$ continue, alors f est uniformément continue.

Preuve

Supposons que f n'est pas continue, c'est à dire $(\exists \varepsilon > 0)(\forall n), \exists x_n, x'_n \in X$ tel que $d_X(x_n, x'_n) < \frac{1}{n}$ et $d_Y(f(x_n), f(x'_n)) \geq \varepsilon$

X est compact \implies remplaçons la suite $(x_n)_{n=1}^\infty$ par une sous-suite convergente. On peut donc supposer que $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n$ existe.

De $d_X(x_n, x'_n) < \frac{1}{n}$, on voit que $\lim_{n \rightarrow \infty} x'_n = \lim_{n \rightarrow \infty} x_n$

f est continue \implies

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f(\lim_{n \rightarrow \infty} x_n)$$

\parallel

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f(x'_n) = f(\lim_{n \rightarrow \infty} x'_n)$$

Contradiction car $d_Y(f(x_n), f(x'_n)) \geq \varepsilon$

□

Théorème

Soient $P \subseteq \mathbb{R}^n$ un pavé, $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction continue alors f est intégrable (ie $\int_P f$ existe).

Preuve

P compact $\implies f$ est uniformément continue $(\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0, \forall x, x' \in P, d_X(x, x') < \delta \implies d_Y(f(x), f(x')) < \varepsilon)$

D_δ est δ -fine : $x, x' \in P, \in D_\delta$

$$\implies \|x - x'\| < \delta$$

$$\implies \sup_{x \in P_i} f(x) - \inf_{x \in P_i} f(x) \leq \varepsilon$$

$$S(f, D_\delta) - s(f, D_\delta) = \sum_{P_i \subset D_\delta} \left(\sup_{P_i} f - \inf_{P_i} f \right) \text{vol}(P_i)$$

$$\leq \varepsilon \sum_{P_i \subset D_\delta} \text{vol}(P_i) = \varepsilon \cdot \text{vol}(P)$$

C'est à dire

$$(\forall \varepsilon > 0), \exists D_\delta \text{ tel que}$$

$$S(f, D_\delta) - s(f, D_\delta) \leq \varepsilon \text{vol}(P)$$

$$\implies \inf_D S(f, D) = \sup_D s(f, D)$$

C'est à dire :

$$\int_P f \text{ existe}$$

□

Théorème

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ est un pavé, et si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est une fonction bornée tel que :

$A = \{x \in P \mid f \text{ n'est pas continue en } x\}$ est négligeable. Alors :

$$\int_P f \text{ existe}$$

Preuve

Soit $\varepsilon > 0$ et soient P_1, \dots, P_k des pavés tel que $A \subset \bigcup_i P_i^0$ et $\sum \text{vol}(P_i) \leq \varepsilon$

Si $P = [a_1, b_1] \times \dots \times [a_n, b_n]$, alors $P^0 = (a_1, b_1) \times \dots \times (a_n, b_n)$ où (a_i, b_i) sont des sous-ensembles ouverts de \mathbb{R}^n .

Soit D une division de P tel que $\forall R \in D, \forall x, y \in R$, on a $\|x - y\| < \delta$. De plus, on suppose $\forall R \in D$, soit $R \subset \bigcup_i P_i$, soit $R \cap \bigcup_i P_i^0 = \emptyset$

Dessin

$P \setminus \bigcup_{i=1}^k P_i$ est fermé et borné.

$\implies f|_{P \setminus \bigcup_i P_i^0}$ est uniformément continue et donc (si δ est bien choisi), on a $\forall R \in D$, tel que

$R \subset P \setminus \bigcup_i P_i :$

$$\sup_R(f) - \inf_R(f) \leq \varepsilon$$

On sait aussi que f est bornée, c'est à dire $|f(x)| \leq C \forall x \in P$

$$S(f, D) - s(f, D) = \underbrace{\sum_{R \in D} (\sup_R(f) - \inf_R(f)) \text{vol}(R)}_{(*)}$$

Si $R \subset P \setminus \bigcup_i P_i^0$, alors :

$$(\sup_R(f) - \inf_R(f)) \cdot \text{vol}(R) \leq \varepsilon \cdot \text{vol}(R)$$

$$\begin{aligned} \text{Si } R \subset \bigcup_i P_i, \sup_R(f) \leq C \text{ et } \inf_R(f) \geq -C \\ \implies (\sup_R(f) - \inf_R(f)) \cdot \text{vol}(R) \leq 2C \cdot \text{vol}(R) \end{aligned}$$

$$(*) \leq \varepsilon \cdot \text{vol}(P) + 2C \cdot \varepsilon$$

$$\text{car } \sum_{i=1}^k \text{vol}(P_i) \leq \varepsilon$$

□

Proposition

Si $S \subset \mathbb{R}^{n-1}$ est fermé et borné et si $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, alors le graphe de f :

$$\{(x, f(x)) \in \mathbb{R}^n | x \in S\}$$

est négligeable.

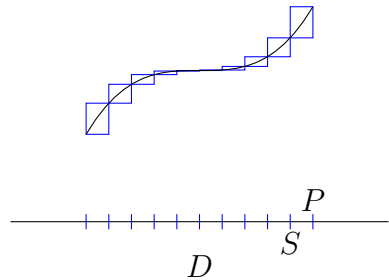
Preuve

S compact, f continue

$\implies f$ est uniformément continue, c'est à dire $(\forall \varepsilon > 0)(\exists \delta > 0)$ tel que :

Soit $P \subset \mathbb{R}^{n-1}$ un pavé tel que $S \subset P$ et soit D une division f -fixe de P . Alors $\forall R \in D$ tel que $R \cap S \neq \emptyset$:

$$\sup_{R \cap S}(f) - \inf_{R \cap S}(f) \leq \varepsilon$$



Si $R_i \in D$ et si $R_i \cap S \neq \emptyset$, on pose $P_i = R_i \times [\sup_R(f) - \inf_R(f)] \subset \mathbb{R}^n$

$$\text{vol}(P_i) = \text{vol}(R_i) \cdot (\sup_R(f) - \inf_R(f)) \leq \text{vol}(R_i) \cdot \varepsilon$$

$$\text{On a } A \subset \bigcup_i P_i, \quad \sum_{R \in D} \text{vol}(P_i) \leq \sum_{R \in D} \text{vol}(R) \cdot \varepsilon = \varepsilon \cdot \text{vol}(P)$$

Vu que ε est arbitraire, A est négligeable.

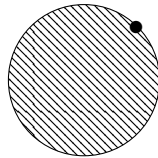
□

Quels sous-ensembles $A \subset \mathbb{R}^n$ sont "convenables" pour l'intégration ?

Définition

Si X est un espace métrique et si $A \subset X$, alors le bord de A est :

$$\partial A = \{x \in X \mid \chi_A \text{ n'est pas continue en } x\}$$



$$D \in \mathbb{R}^2$$

$$\left(\chi_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in A \\ 0 & \text{si } x \notin A \end{cases} \right)$$

C'est à dire $x \in \partial A$ si et seulement si $\forall \varepsilon > 0$:

$$B(x, \varepsilon) \cap A \neq \emptyset \text{ et } B(x, \varepsilon) \cap (X \setminus A) \neq \emptyset$$

Définition

Un sous-ensemble borné $A \subset \mathbb{R}^n$ est admissible si $\partial A \subset \mathbb{R}^n$ est négligeable.

Une fonction bornée $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ est admissible si l'ensemble des discontinuités de f est négligeable.

Proposition

Si A est admissible et $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ est admissible, alors $\int_A f$ existe.

Preuve

Si P est un pavé tel que $A \subset P$, on pose (pour $x \in P$) :

$$\tilde{f}(x) = \begin{cases} f(x) & \text{si } x \in A \\ 0 & \text{si } x \notin A \end{cases}$$

$$\int_A f = \int_P \tilde{f}$$

(Les discontinuités de \tilde{f}) \subset (Les discontinuités de f) $\cap (\partial A) \implies \int_P \tilde{f}$ existe.

□

Proposition

Si $A \subset \mathbb{R}^n$ est négligeable et si $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ est bornée, alors $\int_A f = 0$

Preuve

$\exists C$ tel que $C \geq f(x) \geq -C \forall x \in A$

$$\begin{aligned} \implies 0 &= C \cdot \int_A 1 = \int_A C \geq \int_A f \geq \int_A (-C) = 0 \\ &\implies \int_A f = 0 \end{aligned}$$

□

Théorème

Si $A, B \subset \mathbb{R}^n$ sont admissibles et si $f : A \cup B \rightarrow \mathbb{R}$ est admissible, alors :

$$\int_{A \cup B} f = \int_A f + \int_B f - \int_{A \cap B} f$$

Preuve

$$\chi_{A \cup B} = \chi_A + \chi_B - \chi_{A \cap B}$$

sur $A \cup B$:

$$f = f(\chi_{A \cup B}) = f(\chi_A + \chi_B - \chi_{A \cap B}) = f(\chi_A) + f(\chi_B) - f(\chi_{A \cap B})$$

qui sont trois fonctions admissibles.

$$\begin{aligned} \implies \int_{A \cup B} f &= \int_{A \cup B} f(\chi_A) + \int_{A \cup B} f(\chi_B) - \int_{A \cup B} f(\chi_{A \cap B}) \\ &= \int_A f + \int_B f - \int_{A \cap B} f \end{aligned}$$

□

Résumé du chapitre 6

Comment calculer les intégrales :

- Intégrales itérées
- Changement de variables, en particulier les coordonnées polaires et les coordonnées sphériques.
- + calcul de l'intégrale de Gauss : $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx$