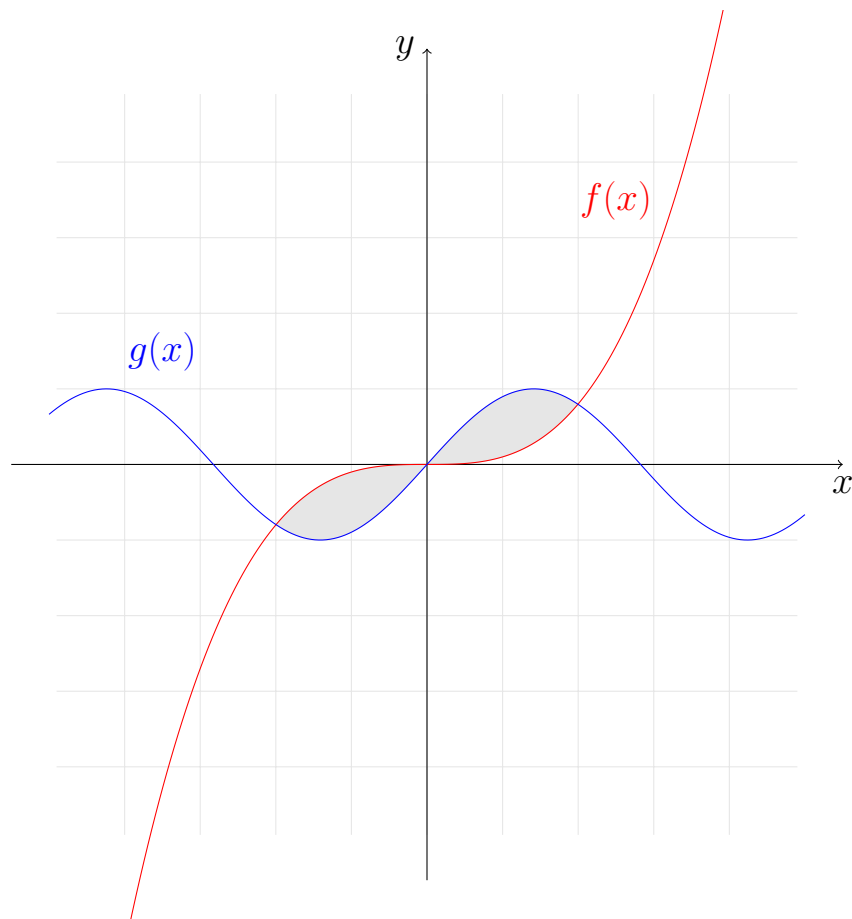


Analyse I - Printemps

P. SEVERA



Contents

1	Séries numériques	1
1.1	Définitions	1
1.1.1	Définition	2
1.1.2	Théorème	2
1.1.3	Observation	3
1.2	Comparaison avec une intégrale	4
1.2.1	Théorème	4
1.3	Comparaison avec une autre série	6
1.3.1	Proposition	6
1.3.2	Proposition	6
1.3.3	Théorème: Critère de la limite	7
1.3.4	Théorème: Critère du quotient	8
1.3.5	Théorème: critère de racine	9
1.4	Critères de Leibnitz et de Dirichlet	11
1.4.1	Théorème: critère de Leibnitz	11
1.4.2	Théorème: Critère de Dirichlet	11
1.5	Convergence absolue et convergence non-absolue	13
1.6	Produit de séries et l'exponentielle complexe	15
1.7	Résumé	20
1.7.1	Théorème (Euler)	20
2	Suite et séries de fonctions	21
2.1	Convergence uniforme	21
2.1.1	Définition: Convergence ponctuelle	21
2.1.2	Définition: Convergence uniforme	22
2.2	Critères de la convergence uniforme	26
2.2.1	Critère de Cauchy	26
2.2.2	Critère de Weierstrass	26
2.2.3	Corollaire: Forme alténative du critère de Weierstrass	27
2.3	Intégration et différentiation	28
2.4	Séries entières	31
2.4.1	Théorème: Abel	34
2.5	Séries de Taylor	36
2.6	Résumé de la partie 2	37
3	Espaces métriques	38
3.1	Métriques et normes	38
3.2	Fonctions continues	40
3.3	Limites de suites	43
3.4	Sous-ensembles ouverts et fermés	45
3.5	Espaces compacts	50
3.6	Espaces complets	53
3.7	Résumé de la partie 3	54
4	Equations différentielles ordinaires	55
4.1	Introduction	55
4.1.1	Théorème: existence et unicité des solutions	56
4.2	Méthodes de résolution	58
4.2.1	EDO autonomes	58
4.2.2	Séparation de variables	59
4.2.3	EDO linéaires d'ordre 1	59
4.2.4	Les EDO homogènes et la méthode d'une symétrie	60
4.2.5	Réduction d'ordre	61

4.3	EDO linéaires à coefficients constants	62
4.4	Systèmes d'EDO linéaires à coefficients constants	68
4.5	Système d'EDO linéaires générales	74
4.6	Résumé partie 4	78
5	Fonctions de plusieurs variables	79
5.1	La différentielle et les dérivées partielles	79
5.2	Dérivées partielles supérieurs	86
5.3	Formes quadratiques	88
5.4	Extremas locaux et selles	92
5.5	Multiplicateurs de Lagrange	95
5.5.1	Théorème: multiplicateurs de Lagrange	95
5.6	Résumé de la partie 5	97
6	Intégrales multiples	98
6.1	Motivations	98
6.2	Définitions	98
6.3	Intégrales itérées	100
6.4	Changement de variables	102
6.4.1	L'intégrale de Gauss	103
6.5	Propriétés élémentaires de l'intégrale	106
6.6	Résumé de la partie 6	110

1 Séries numériques

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

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

1.1 Définitions

Si $a_1, a_2, a_3, \dots \in \mathbb{R}$ est une suite, alors :

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

Propriétés:

Si

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \text{ et } \sum_{n=1}^{\infty} b_n \text{ convergent}$$

alors

$$\sum_{n=1}^{\infty} (a_n + b_n) = \sum_{n=1}^{\infty} a_n + \sum_{n=1}^{\infty} b_n$$

Si $\sum_{n=1}^{\infty} a_n$ converge et si $\lambda \in \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , alors

$$\sum_{n=1}^{\infty} \lambda a_n = \lambda \cdot \sum_{n=1}^{\infty} a_n$$

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

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

□

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

$$\lim_{n \rightarrow \infty} c_n = c \iff \lim_{n \rightarrow \infty} |c_n - c| = 0$$

Exemples

Série géométriques 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

$$\sum_{n=0}^{\infty} q^n \text{ diverge}$$

- si $|q| < 1$

$$1 + q + q^2 + \dots + q^n = \frac{1 - q^{n+1}}{1 - q} = \frac{1}{1 - q} - \frac{1}{1 - q} \lim_{n \rightarrow \infty} q^{n+1} = \frac{1}{1 - q}$$

1.1.1 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

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

1.1.2 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 et elle est de Cauchy, c'est à dire:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall m > n > n_0 \quad : \quad |c_m - c_n| < \varepsilon$$

Posons: $t_n = |a_1| + |a_2| + \dots + |a_n|$

$s_n = a_1 + a_2 + \dots + a_n$

Notre hypothèse: $\lim t_n$ 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:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall m > n > n_0$$

$$\sum_{k=n+1}^m |a_k| = |t_m - t_n| < \varepsilon$$

Mais:

$$|s_m - s_n| = \left| \sum_{k=n+1}^m a_k \right| \stackrel{\text{Inégalité triangulaire}}{\leq} \sum_{k=n+1}^m |a_k|$$

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

□

1.1.3 Observation

Si $a_n \geq 0$ ($a_n \in \mathbb{R}$) $\forall n = 1, 2, 3, \dots$

alors

$$s_n = \sum_{k=1}^n a_k$$

est une suite croissante:

$$(s_{n+1} \geq s_n \text{ car: } s_{n+1} - s_n = a_{n+1} \geq 0),$$

Et donc:

- soit la suite $(s_n)_{n=1}^\infty$ est bornée \implies elle converge, c'est à dire

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

- soit $(s_n)_{n=1}^\infty$ n'est pas bornée, c'est à dire

$$\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = \infty, \text{ c'est à dire: } \sum_{n=1}^{\infty} a_n = \infty \text{ Diverge vers } +\infty$$

1.2 Comparaison avec une intégrale

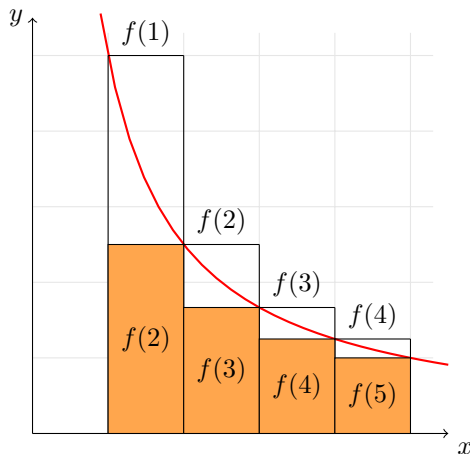
1.2.1 Théorème

Soit $f : [1, \infty) \rightarrow [0, \infty)$ une fonction décroissante. Alors:

$$\sum_{n=1}^{\infty} f(n) \text{ converge} \iff \int_1^{\infty} f(x) dx \text{ converge.}$$

Preuve:

Non formelle (dessin).



□

Preuve:

Preuve formelle.

$$\begin{aligned} f(n+1) &= \int_n^{n+1} f(n+1) dx \\ &\leq \int_n^{n+1} f(x) dx \leq \int_n^{n+1} f(n) dx = f(n) \end{aligned}$$

Pour $\sum_{n=1}^N :$

$$\begin{aligned} \sum_{n=2}^{N+1} f(n) &\leq \int_1^{N+1} f(x) dx \leq \sum_{n=1}^N f(n) \\ \lim_{N \rightarrow \infty} : \sum_{n=2}^{\infty} f(n) &\leq \int_1^{\infty} f(x) dx \leq \sum_{n=1}^{\infty} f(n) \end{aligned}$$

Et donc:

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

□

Exemples:

Soit $a > 0$ et $f(x) = \frac{1}{x^a}$, quand est ce que:

$$\int_1^{\infty} \frac{dx}{x^a} < \infty ?$$

Si et seulement si: $a > 1$ car:

$$\int \frac{dx}{x^a} = \begin{cases} \frac{1}{1-a} \cdot x^{1-a} & \text{si } a \neq 1 \\ \log(x) & \text{sinon} \end{cases}$$
$$\int_1^{\infty} \frac{dx}{x^a} < \infty \quad \text{si et seulement si } a > 1$$

On a donc:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^a} \text{ converge } \iff a > 1$$

En particulier: $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty$ (La série harmonique)

1.3 Comparaison avec une autre série

Nous savons si $\sum_n q^n$ converge, et si $\sum_n \frac{1}{n^a}$ converge, est-ce que cette série converge ?:

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

1.3.1 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:

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

□

1.3.2 Proposition

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

et si $\sum_{n=0}^{\infty} b_n$ converge

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

Preuve:

On a:

$$|a_n| \leq C \cdot b_n$$

et

$$\sum_{n=1}^{\infty} C \cdot b_n = C \cdot \sum_{n=1}^{\infty} b_n < \infty \text{ (converge)}$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} |a_n| \text{ converge, c'est à dire:}$$

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

□

1.3.3 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

Corrolaire

Avec les mêmes hypothèses, si $\sum a_n$ diverge, alors $\sum b_n$ diverge.

Corrolaire

Si $a_n \in (0, \infty)$, $b_n \in (0, \infty)$, et si $\lim \frac{a_n}{b_n} \neq 0$, alors

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n \text{ converge} \iff \sum_{n=1}^{\infty} b_n \text{ converge}$$

(Car on peut échanger les suites a_n et b_n)

Preuve:

La suite $\frac{a_n}{b_n}$ converge \implies elle est bornée, c'est à dire:

$$\exists C > 0 \text{ t.q. } \left| \frac{a_n}{b_n} \right| \leq C$$

On a donc

$$|a_n| \leq C \cdot b_n$$

Par l'hypothèse $\sum b_n$ converge

$$\stackrel{\text{Prop.}}{\implies} \sum a_n \text{ converge}$$

□

Exemples

$$\sum_{n=1}^{\infty} \underbrace{\tan\left(\frac{1}{n^2}\right)}_{a_n}$$
$$\lim_{x \rightarrow 0} \frac{\tan x}{x} = 1$$
$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\tan\left(\frac{1}{n^2}\right)}{\frac{1}{n^2}} = 1$$

on pose $b_n = 1/n^2$

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} \text{ converge, et donc} \\ \sum_{n=1}^{\infty} \tan \frac{1}{n^2} \text{ converge.} \\ \sum_{n=1}^{\infty} \sin \frac{1}{n} \\ \lim_{n \rightarrow 0} \frac{\sin x}{x} = 1 \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sin \frac{1}{n}}{\frac{1}{n}} = 1 \\ \sum_{n=1}^{\infty} \text{ diverge} \implies \sum_{n=1}^{\infty} \sin \frac{1}{n} \text{ diverge} \end{aligned}$$

1.3.4 Théorème: Critère du quotient

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

- Si $\lim \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < 1$ alors $\sum a_n$ converge absolument

•

Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| > 1$

Alors $\sum a_n$ diverge

Preuve:

Des deux parties:

1. Soit q t.q. :

$$\lim \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < q < 1 \implies \exists n_0 \text{ t.q. } \forall n \geq n_0$$

on a

$$\left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| < q$$

On a donc:

$$\begin{aligned} |a_{n_0+1}| &< q \cdot |a_{n_0}| \\ |a_{n_0+2}| &< q \cdot |a_{n_0+1}| < q^2 \cdot |a_{n_0}| \\ |a_{n_0+k}| &< q^k \cdot |a_{n_0}| \end{aligned}$$

Vu que

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^{\infty} q^k \text{ converge} \\ \sum_{k=0}^{\infty} |a_{n_0+k}| \text{ converge} \implies \sum_{n=1}^{\infty} |a_n| \text{ converge} \end{aligned}$$

C'est à dire $\sum a_n$ converge absolument

2. Soit q t.q.

$$\begin{aligned}
 & 1 < q < \lim \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| \\
 & \exists n_0 \quad \forall n \geq n_0 \quad \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| > q \\
 \implies & |a_{n_0+k}| > q^k (a_{n_0}) \implies \lim_{n \rightarrow \infty} |a_n| = \infty \\
 \implies & \sum_{n=1}^{\infty} a_n \text{ diverge}
 \end{aligned}$$

□

Exemples

1.

$$\begin{aligned}
 & x \in \mathbb{C}, x \neq 0 \\
 & a_n = \frac{x^n}{n!} \\
 \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| &= \left| \frac{\frac{x^{n+1}}{(n+1)!}}{\frac{x^n}{n!}} \right| = \frac{|x|}{n+1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 (< 1) \\
 \implies & \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \text{ converge absolument}
 \end{aligned}$$

2.

$$\begin{aligned}
 \sum \frac{n}{2^n} &\rightarrow \lim \frac{(n+1)/2^{n+1}}{n/2^n} = \frac{1}{2} < 1 \\
 \implies & \sum \frac{n}{2^n} \text{ converge}
 \end{aligned}$$

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'accumulation. Si $\lim_n a_n$ existe, alors:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup a_n = \lim_{n \rightarrow \infty} a_n$$

1.3.5 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

Preuve:

1.

$$\limsup \sqrt[n]{|a_n|} < q < 1$$

Par la définition de \limsup :

$$\begin{aligned} & \exists n_0 \quad \forall n \geq n_0 \\ & \sqrt[n]{|a_n|} < q, \text{ c'est à dire } |a_n| < q^n \implies \sum |a_n| \text{ converge} \\ & (\text{Car } \sum q^n \text{ converge}) \end{aligned}$$

2.

$$\limsup \sqrt[n]{|a_n|} > q > 1$$

Par la définition de \limsup

$$\begin{aligned} & \exists \text{ un nombre infini de } n \in \mathbb{N} \text{ t.q.} \\ & \sqrt[n]{|a_n|} > q \text{ c'est à dire } |a_n| > q^n \implies \text{on ne peut pas avoir } \lim |a_n| = 0 \\ & \implies \sum a_n \text{ diverge} \end{aligned}$$

□

Exemple

$$\begin{aligned} & \sum \frac{n}{2^n} \\ & \sqrt[n]{|a_n|} = \frac{1}{2} \cdot \sqrt[n]{n} \subset n \rightarrow \infty \rightarrow \frac{1}{2} < 1 \\ & \implies \sum \frac{n}{2^n} \text{ converge} \end{aligned}$$

1.4 Critères de Leibnitz et de Dirichlet

Ce sont 2 critères pour convergence non-absolue

1.4.1 Théorème: critère de Leibnitz

Soit $b_n \in \mathbb{R}$ est une suite décroissante t.q. $\lim_n b_n = 0$ Alors:

$$\sum_{n=1}^{\infty} (-1)^{n-1} \cdot b_n \text{ converge}$$

Preuve:

On pose

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

On a

$$s_0 \leq s_2 \leq s_4 \leq \dots \leq s_5 \leq s_3 \leq s_1 \\ \implies \lim_n s_{2n} \text{ existe (} s_{2n} \text{ est croissante et bornée), aussi: } \lim_{n \rightarrow \infty} s_{2n+1} \text{ existe}$$

on a aussi $\lim_n s_{2n} = \lim_n s_{2n+1}$, car

$$\lim_n (s_{2n+1} - s_{2n}) = \lim_n b_{2n+1} = 0 \text{ par l'hypothèse } \implies \text{ la suite } s_n \text{ converge}$$

□

Exemple

$$1 - \frac{1}{2} + \frac{1}{3} - \frac{1}{4} + \frac{1}{5} - \frac{1}{6} + \dots \quad (= \log(2))$$

converge mais ne converge pas absolument. ($\sum \frac{1}{n}$ ne converge pas)

1.4.2 Théorème: Critère de Dirichlet

Soit $b_n \in \mathbb{R}$ une suite décroissante t.q. $\lim_n b_n = 0$. Soit $a_n \in \mathbb{C}$ une suite t.q.

$s_n := \sum_{k=1}^n a_k$ est bornée (c'est à dire: $\exists C > 0$ t.q. $|s_n| \leq C$) Alors la série $\sum_{n=1}^{\infty} a_n \cdot b_n$ converge

Preuve:

L'idée: sommation par parties

$$s_0 := 0, \quad s_n := \sum_{k=1}^n a_k \\ t_n := \sum_{k=1}^n a_k \cdot b_k = \sum_{k=1}^n \underbrace{(s_k - s_{k-1})}_{a_k} \cdot b_k = s_n \cdot b_n + \sum_{k=1}^{n-1} s_k \cdot (b_k - b_{k+1}) \\ \lim_{n \rightarrow \infty} s_n b_n = 0, \text{ car } (s_n)_{n=1}^{\infty} \text{ est bornée et } \lim_n b_n = 0$$

Donc

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

On va montrer que

$$\sum_{k=1}^{\infty} s_k (b_k - b_{k+1}) \text{ converge.}$$

s_k est bornées, c'est à dire: $\exists C > 0$ t.q. $|s_k| \leq C$ et la série

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

$$\sum_{k=1}^n (b_k - b_{k+1}) = (b_1 - b_2) + (b_2 - b_3) + (b_3 - b_4) + \dots + (b_n - b_{n+1}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} b_1$$

On a donc:

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^{\infty} (b_k - b_{k+1}) \text{ converge, } b_k - b_{k+1} \geq 0 \\ |s_k| \leq C \implies \sum_{k=1}^{\infty} s_k (b_k - b_{k+1}) \text{ converge} \end{aligned}$$

□

Exemple

Soit $z \in \mathbb{C}$ t.q. $|z| = 1$ et $z \neq 1$

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

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

$$|s_n| = |z| \frac{|1 - z^n|}{|1 - z|} \leq \frac{|1| + |z^n|}{|1 - z|} = \frac{z}{|1 - z|} =: C \implies \text{la suite } s_n \text{ est bornée} \implies \sum \frac{z^n}{n} \text{ converge}$$

1.5 Convergence absolue et convergence non-absolue

Théorème A

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

Soit $\sigma : \mathbb{N}^* \rightarrow \mathbb{N}^*$ une bijection. 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 $\left(\sum_{n=1}^{\infty} |a_n| = \infty\right)$, et supposons que $a_n \in \mathbb{R} (\forall n)$. Alors $\forall s \in \mathbb{R} \exists$ bijection $\sigma_s : \mathbb{N}^* \rightarrow \mathbb{N}^*$ t.q.

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma_s(n)} = s$$

Aussi, $\exists \sigma : \mathbb{N}^* \rightarrow \mathbb{N}^*$ t.q. $\sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)}$ diverge

Lemme

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

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

Preuve:

$$\sum_{n=1}^{\infty} a_n - \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n = \sum_{n=1}^N a_n$$

En prenant la limite:

$\lim_{N \rightarrow \infty}$

$$\cancel{\sum_{n=1}^{\infty} a_n} - \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=N+1}^{\infty} a_n = \cancel{\sum_{n=1}^{\infty} a_n}$$

□

Preuve:

Pour le théorème A.

Posons $s_n = \sum_{k=1}^n a_k$ et $s'_n = \sum_{k=1}^n a_{\sigma(k)}$. Il faut montrer que $\lim_n s'_n = \lim_n s_n$, c'est à dire que:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (s'_n - s_n) = 0$$

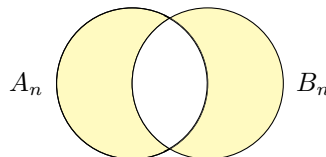
posons

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

On a donc

$$s_n = \sum_{k \in A_n} a_k$$

$$s'_n = \sum_{k \in B_n} a_k \implies s'_n - s_n = \sum_{k \in B_n} a_k - \sum_{k \in A_n} a_k = \sum_{k \in B_n \setminus (A_n \cap B_n)} a_k - \sum_{k \in A_n \setminus (B_n \cap A_n)} a_k$$



$$\implies |s'_n - s_n| \leq \sum_{k \in A_n \Delta B_n} |a_k| \quad \text{Où } \Delta \text{ est la différence symétrique}$$

Si N est borné, 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:

Théorème B (indication)

On a $\sum a_n$ qui converge mais $\sum |a_n|$ diverge. Soient:

$$\begin{array}{ll} b_1, b_2, b_3, \dots & \text{les } a_n \geq 0 \\ c_1, c_2, c_3, \dots & \text{les } a_n < 0 \end{array}$$

$$\lim b_n = 0, \quad \lim c_n = 0$$

et

$$\sum b_n = \infty \quad \text{en plus de} \quad \sum c_n = -\infty$$

Pour construire σ_s ($s \in \mathbb{R}$), nous allons additionner les termes positifs (b_i) jusqu'à dépasser la valeur s , puis additionner les termes négatifs c_i jusqu'à passer au dessous de s , puis repasser sur les termes positifs et ainsi de suite. Nous pouvons ensuite montrer que grâce à cette construction, la série converge vers la valeur s .

□

1.6 Produit de séries et l'exponentielle complexe

Nous savons:

$$\forall x \in \mathbb{C} \quad \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \quad \text{converge}$$

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:
pour $t_n \in [0, 1]$

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

si $f(x) = \exp(x)$

$$(e^x)' = e^x \rightarrow f^{(k)}(0) = 1$$

$$\exp(x) = \sum_{k=0}^n \frac{x^k}{k!} + \underbrace{\frac{e^{t_n x}}{(n+1)!} \cdot x^{n+1}}_{=: R_n(x)}$$

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

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

Pour $\sin(x)$ et $\cos(x)$, voir exercices.

□

Définition

Si $x \in \mathbb{C}$, alors

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

Proposition

Si $x \in \mathbb{R}$, alors

$$\boxed{\exp(ix) = \cos(x) + i \cdot \sin(x)}$$

Preuve:

$$\begin{aligned}\exp(ix) &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(ix)^k}{k!} \\ &= 1 + \frac{ix}{1!} - \frac{x^2}{2!} - \frac{ix^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \dots \\ &= \left(1 - \frac{x^2}{2!} + \frac{x^4}{4!} - \dots\right) + i \cdot \left(x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \dots\right) \\ &= \cos(x) + i \cdot \sin(x)\end{aligned}$$

□

On va montrer: $\forall x, y, \in \mathbb{C}$

$$\exp(x) \cdot \exp(y) = \exp(x + y)$$

Preuve:

$$\begin{aligned}& \left(\sum \frac{x^n}{n!}\right) \left(\sum \frac{y^n}{n!}\right) \\ & a_n = \frac{x^n}{n!} \quad b_n = \frac{y^n}{n!} \\ d_n &= \sum_{k=0}^n \frac{x^{n-k}}{(n-k)!} \cdot \frac{y^k}{k!} = \frac{1}{n!} \sum_{k=0}^n \underbrace{\frac{n!}{(n-k)!k!}}_{=\binom{n}{k}} \cdot x^{n-k} y^k \\ &= \frac{1}{n!} (x + y)^n\end{aligned}$$

Donc

$$\sum d_n = \sum \frac{1}{n!} (x + y)^n = \exp(x + y)$$

□

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:

$$\sum_{x \in X} a_x := \sum_{n=1}^{\infty} a_{\sigma(n)}$$

Supposant que la série converge absolument. La convergence absolue nous assure que la somme ne dépend pas de σ .

Théorème

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

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

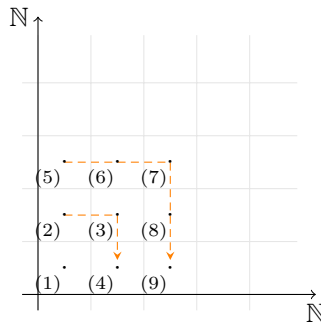
Preuve:

$$\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} a_i b_j \text{ converge absolument}$$

c'est à dire

$$\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} |a_i b_j| < \infty$$

On prend cet ordre pour la somation:



Si $\ell \in \mathbb{N}$, alors la ℓ^2 -ème somme partielle est :

$$\left(\sum_{i=1}^{\ell} |a_i|\right) \left(\sum_{j=1}^{\ell} |b_j|\right)$$

Cette somme partielle est

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

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

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{\ell} |a_i| &\leq \sum_{j=1}^{\infty} |a_i| \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^{\infty} |a_i|\right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} |b_j|\right) = \sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} a_i b_j \end{aligned}$$

On utilise le même ordre de la somation, la ℓ^2 -ème somme partielle est:

$$\leq \left(\sum_{i=1}^{\ell} |a_i|\right) \left(\sum_{j=1}^{\ell} |b_j|\right) \tag{a}$$

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

on a donc trouvé une sous-suite qui converge vers

$$\left(\sum_{i=1}^{\infty} |a_i| \right) \left(\sum_{j=1}^{\infty} |b_j| \right) \quad (\star)$$

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

□

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,

$$\sum_{n=2}^{\infty} d_n = \left(\sum_{n=1}^{\infty} a_n \right) \left(\sum_{n=1}^{\infty} b_n \right)$$

Aussi :

$$\left(\sum_{n=0}^{\infty} a_n \right) \left(\sum_{n=0}^{\infty} b_n \right) = \sum_{n=0}^{\infty} d_n$$

où

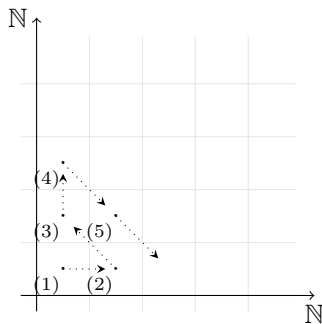
$$d_n = \sum_{k=0}^n a_{n-k} b_k$$

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 un ordre de la sommation pour $\mathbb{N} \times \mathbb{N}$, il s'agit de trouver une bijection $\mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$



$$\underbrace{a_1 b_1}_{d_2} + \underbrace{(a_1 b_2 + a_2 b_1)}_{d_3} + \underbrace{(a_1 b_3 + a_2 b_2 + a_3 b_1)}_{d_4} + \dots$$

□

Exemple

si $|x| < 1$:

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

donc

$$\begin{aligned} \frac{1}{(1-x)^2} &= \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) \stackrel{\text{CORR.}}{=} \sum_{n=0}^{\infty} d_n \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n \rightsquigarrow d_n = \sum_{k=0}^n a_{n-k} b_k = \sum_{k=0}^n x^{n-k} x^k = (n+1)x^n \end{aligned}$$

1.7 Résumé

★ Savoir faire: déterminer si une série converge ou pas

★ Méthodes:

- Comparer avec $\sum q^n$ (critère du quotient et de la racine)
- Comparer avec $\sum_n \frac{1}{n^q}$
- Critères de Leibnitz et de Dirichlet

★ Théorie:

- $\sum a_{\sigma(n)} = \sum a_n$ si convergence absolue
- Produit de séries, $\exp(x + y) = \exp(x) \exp(y)$

1.7.1 Théorème (Euler)

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

(\implies # des premiers est ∞ , vu que $\sum \frac{1}{n^2} < \infty$, alors les premiers sont plus dense dans \mathbb{N} que les carrés)

Preuve:
(l'idée)

$$\begin{aligned} (*) &= \left(1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^3} + \dots\right) \left(1 + \frac{1}{3} + \frac{1}{3^2} + \frac{1}{3^3} + \dots\right) \left(1 + \frac{1}{5} + \frac{1}{5^2} + \frac{1}{5^3} + \dots\right) \\ &= \sum_n \frac{1}{n} = \infty \\ (*) &= \frac{1}{1 - 1/2} \cdot \frac{1}{1 - 1/3} \cdot \dots \\ &= \prod_{p \text{ premier}} \frac{1}{1 - 1/p} = \infty \\ \log : \sum_p -\log\left(1 - \frac{1}{p}\right) &= \infty \end{aligned}$$

vu que

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

on a aussi que

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

Puis avec beaucoup de travail: $|\{p \text{ premier}, p \leq n\}| \approx \frac{n}{\log(n)}$

□

2 Suite et séries de fonctions

Motivation

Justifier les calculs:

Pour $|x| < 1$

$$\frac{1}{1-x} = \sum_{n=0}^{\infty} x^n$$
$$\Rightarrow \frac{1}{(1-x)^2} = \left(\frac{1}{1-x}\right)' = \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n\right)' \stackrel{?}{=} \sum_{n=0}^{\infty} (x^n)' = \sum_{n=1}^{\infty} n \cdot x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1) \cdot x^n$$

Ou encore:

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

2.1 Convergence uniforme

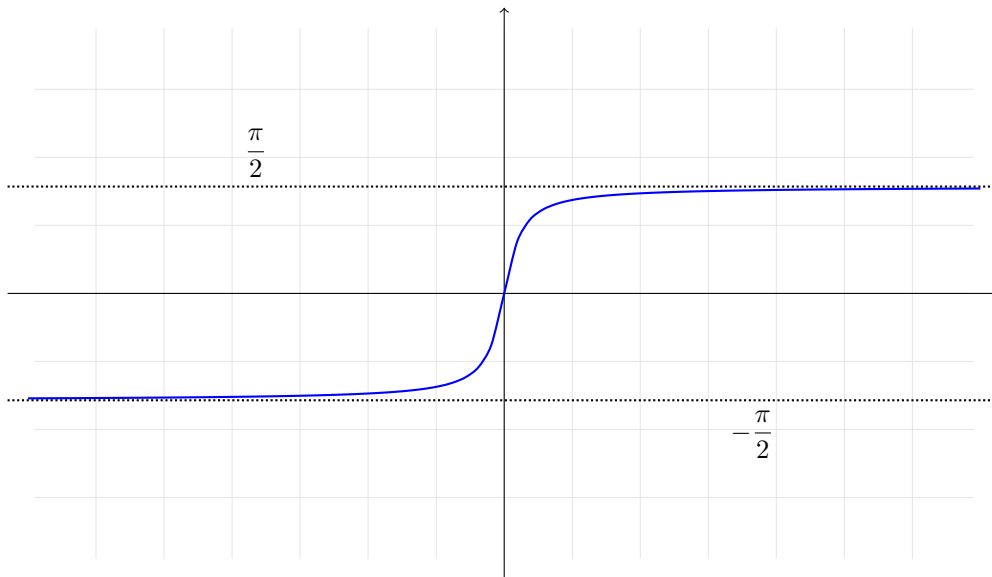
2.1.1 Définition: Convergence ponctuelle

Soient A un ensemble, et $f_n : A \rightarrow \mathbb{K}$ $n \in \mathbb{N}$. On dit que la suite $(f_n)_{n=1}$ converge ponctuellement vers $f : A \rightarrow \mathbb{K}$ si:

$$(\forall a \in A) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(a) = f(a)$$

Exemples

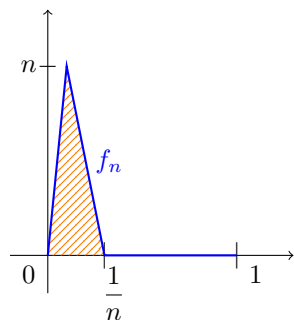
i) $f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ et $f_n(x) = \arctan(nx)$



$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = \begin{cases} \frac{\pi}{2} & x > 0 \\ 0 & x = 0 \\ -\frac{\pi}{2} & x < 0 \end{cases} = f(x)$$

Alors f_n converge ponctuellement vers $f(x)$, cette limite n'est pas continue.

ii) $f_n : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$



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

$$\int_0^1 f_n(x) dx = \frac{1}{2} \implies \lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 f_n(x) dx = \frac{1}{2} \neq \int_0^1 \underbrace{\left(\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) \right)}_0 dx$$

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 .

2.1.2 Définition: Convergence uniforme

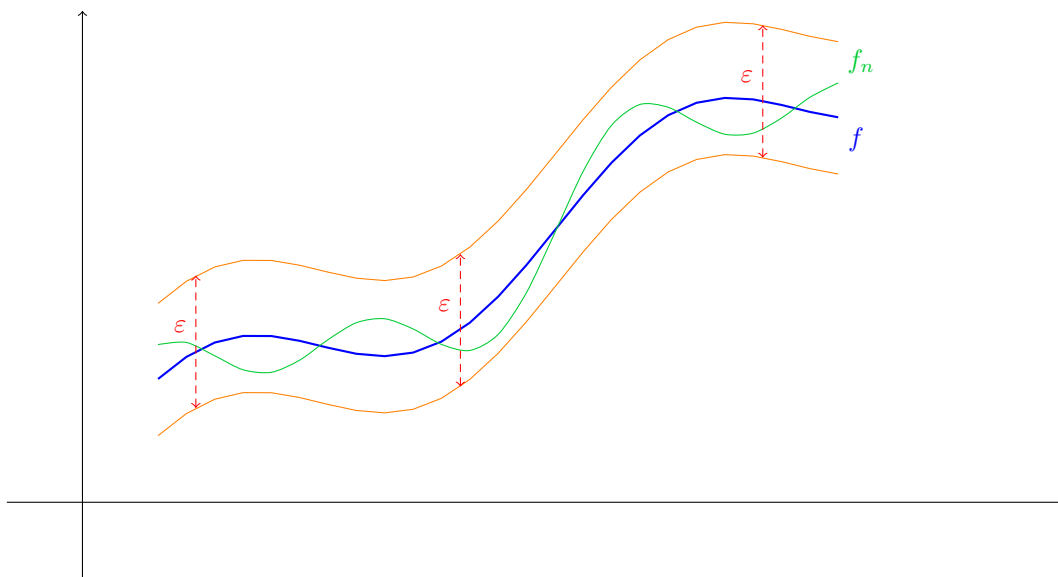
On dit que une suite de fonctions $f_n : A \rightarrow \mathbb{C}$ converge uniformément vers $f : A \rightarrow \mathbb{C}$ si:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\| = 0$$

c'est à dire si

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall n \geq n_0 \quad \|f_n - f\| < \varepsilon$$

Visualisation



Proposition

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

Preuve:

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

Donc si $\lim \|f_n - f\| = 0$, alors aussi :

$$\lim_{n \rightarrow \infty} |f_n(a) - f(a)| = 0$$

C'est à dire:

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

□

Exemples

i)

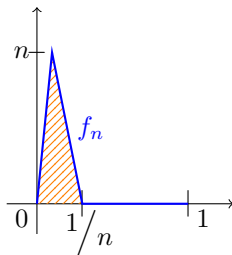
$$f_n(x) = \frac{\sin(nx)}{n} \quad f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$
$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

la limite ponctuelle est 0

On a $f_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$ ponctuelle est-ce que $f_n \rightarrow 0$ uniforme ?

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

ii) Soit $f_n : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ tel que :



et donc $f_n \rightarrow 0$ ponctuel et ce $\forall x \in [0, 1]$

Est ce que $\lim f_n(x) = 0$ uniforme ?

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

\implies la convergence n'est pas uniforme

iii) Considérons la fonction suivante : $f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$
 $x \mapsto \arctan(nx)$

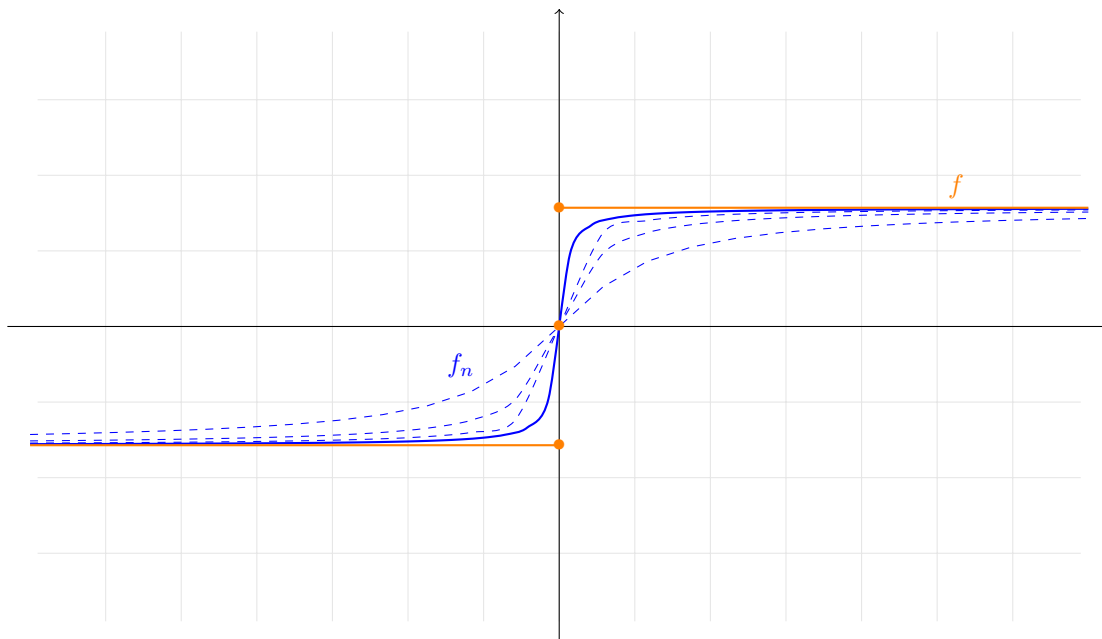
La limite ponctuelle est

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

Considérons maintenant $\|f_n - f\|$

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

De manière visuelle:



En bref

$f_n \rightarrow f$ est uniformément convergente si

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall n \geq n_0 \quad \forall a \in A \quad |f_n(a) - f(a)| < \varepsilon$$

Donc il existe un n_0 valable pour tout $a \in A$

En revanche la convergence ponctuelle se traduit par

$$\forall a \in A \quad \forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall n \geq n_0 \quad |f_n(a) - f(a)| < \varepsilon$$

Ici n_0 peut dépendre de a

Théorème

Soient $A \subset \mathbb{K}$ et $f_n : A \rightarrow \mathbb{K}, n = 1, 2, 3, \dots$

Supposons que toute f_n est continue et que la suite $(f_n)_{n=1}^{\infty}$ converge uniformément vers $f : A \rightarrow \mathbb{K}$. Alors f est continue.

Preuve:

Par définition, f est continue en $a \in A$ si:

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

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

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

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

Mais:

$$\begin{aligned} |f(a') - f(a)| &= |(f(a') - f_n(a')) + (f_n(a') - f_n(a)) + (f_n(a) - f(a))| \\ &\leq |f(a') - f_n(a')| + |f_n(a') - f_n(a)| + |f_n(a) - f(a)| \\ &\leq \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3} + \frac{\varepsilon}{3} = \varepsilon \end{aligned}$$

□

2.2 Critères de la convergence uniforme

2.2.1 Critère de Cauchy

Toute suite de Cauchy converge uniformément:

Soit $f_n : A \rightarrow \mathbb{K}$ une suite de fonctions telle que

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall m, n \geq n_0 \quad \|f_m - f_n\| \leq \varepsilon$$

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

Preuve:

- Convergence ponctuelle:

Si $a \in A$, alors $|f_m(a) - f_n(a)| \leq \|f_m - f_n\| \quad \forall m, n$. Par définition, on a que la suite $(f_n(a))_{n=1}^\infty$ est de Cauchy $\implies (f_n(a))_{n=1}^\infty$ converge et on pose $f(a) = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(a)$. On a donc une fonction $f : A \rightarrow \mathbb{K}$ et $f_n \rightarrow f$ ponctuellement continue

- $f_n \rightarrow f$ uniforme:

Nous savons que $\exists n_0 \in \mathbb{N} \quad \forall m, n \geq n_0 \quad \|f_m - f_n\| \leq \varepsilon$, en particulier:

$$\forall a \in A \quad |f_m(a) - f_n(a)| \leq \varepsilon.$$

$$\lim_{m \rightarrow \infty} |f_m(a) - f_n(a)| = |f(a) - f_n(a)| \leq \varepsilon$$

On a donc $\forall a \in A \quad |f(a) - f_n(a)| \leq \varepsilon$ 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 $\sum_{n=1}^\infty g_n$ converge uniformément si $\lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=1}^N g_n$ converge uniformément.

Proposition

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

Preuve:

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

On prend sup:
 $a \in A$

$$\|f + g\| \leq \|f\| + \|g\|$$

□

2.2.2 Critère de Weierstrass

Soit $g_n : A \rightarrow \mathbb{C}$ une suite de fonctions telle que $\sum_{n=1}^\infty \|g_n\| < \infty$.

Alors $\sum_{n=1}^\infty g_n$ converge uniformément.

Preuve:

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

Si $m \geq n$ alors:

$$\|s_m - s_n\| = \left\| \sum_{k=n+1}^m g_k \right\| \leq \sum_{k=n+1}^m \|g_k\| = t_m - t_n \leq |t_m - t_n|$$

Par l'hypothèse la suite $(t_n)_{n=1}^\infty$ converge \implies elle est de Cauchy \implies la suite $(s_n)_{n=1}^\infty$ est de Cauchy
 \implies s_n converge uniformément.
 Crit. conv. Cauchy

□

Exemple

Soit la fonction $g_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est ce que $\sum_{n=1}^\infty \frac{\sin(nx)}{n^2}$ converge uniformément ?

$$\begin{aligned} \|g_n\| &= \sup_{x \in \mathbb{R}} \left| \frac{\sin(nx)}{n^2} \right| = \frac{1}{n^2} \\ \sum_{n=1}^\infty \|g_n\| &= \sum_{n=1}^\infty \frac{1}{n^2} < \infty \\ \implies \sum \frac{\sin(nx)}{n^2} &\text{ converge uniformément} \\ \implies f(x) := \sum_{n=1}^\infty \frac{\sin(nx)}{n^2} &\text{ est une fonction continue} \end{aligned}$$

2.2.3 Corollaire: Forme alténative du critère de Weierstrass

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

$$\forall a \in A \quad |g_n(a)| \leq b_n \quad \text{et si} \quad \sum_{n=1}^\infty b_n < \infty$$

Alors $\sum g_n$ converge uniformément.

Preuve:

$$\|g_n\| \leq b_n \implies \sum \|g_n\| < \infty$$

□

2.3 Intégration et différentiation

Théorème

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

Si $\sum g_n$ converge uniformément, alors:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \int_a^b g_n(x) dx = \int_a^b \left(\sum_{n=1}^{\infty} g_n(x) \right) dx$$

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

$$\begin{aligned} \left| \int_a^b (f(x) - f_n(x)) dx \right| &\leq \int_a^b |f(x) - f_n(x)| dx \leq (b-a) \cdot \|f - f_n\| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{conv. unif.}} 0 \\ \implies \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^b (f(x) - f_n(x)) dx &= 0 \end{aligned}$$

□

Remarque

Le même chose est vrai si $f_n \rightarrow f$ uniformément sur $[c, d]$ et $a, b \in [c, d]$ car la convergence uniforme sur $[c, d]$ implique la convergence uniforme sur $[a, b]$

Exemples

i) Si $|x| < 1$ alors $\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}$. La convergence est uniforme sur $[-q, q]$, si $0 \leq q < 1$, par Weierstrass

$\|x^n\| = q^n$ (sur $[-q, q]$) et $\sum_{n=0}^{\infty} q^n = \frac{1}{1-q}$ converge.

ii) Si $0 \leq t < 1$:

$$\begin{aligned} \int_0^t \left(\sum_{n=0}^{\infty} x^n \right) dx &= \sum_{n=0}^{\infty} \int_0^t x^n dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^{n+1}}{n+1} \\ \int_0^t \frac{dx}{1-x} &= -\log(1-t) \implies \forall t \in [-1, 1] \\ -\log(1-t) &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{t^n}{n} \end{aligned}$$

Question

Quand est ce que $\lim_{n \rightarrow \infty} f'_n = \left(\lim_{n \rightarrow \infty} f \right)'$? Nous pouvons voir que la convergence uniforme n'est pas suffisante.

Exemples

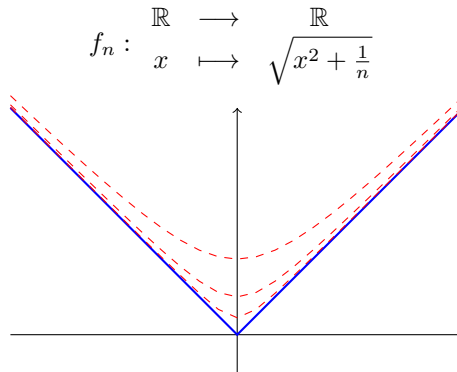
1)

$$f_n : \begin{array}{l} \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R} \\ x \longmapsto \frac{\sin(nx)}{n} \end{array} \quad \lim_n f_n = 0 \quad \text{conv. uniforme} \\ (\|f_n\| = \frac{1}{n} \longrightarrow 0)$$

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

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

2)



$f_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} |x| =: f(x)$ converge uniformément mais 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 $f'_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} g$ uniformément, nous savons que g est continue. Il faut montrer que $g = f'$.

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

$$\begin{aligned} \int_{t_0}^{t_1} g(x) dx &= \int_{t_0}^{t_1} \lim_{n \rightarrow \infty} f'_n(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{t_0}^{t_1} f'_n(x) dx = \lim_{n \rightarrow \infty} (f_n(t_1) - f_n(t_0)) \\ &= f(t_1) - f(t_0) \implies f \text{ est une fonction primitive de } g_1 \text{ c'est à dire } f' = g \end{aligned}$$

□

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 $g_n(x) = x^n$, $g'_n(x) = nx^{n-1}$ est ce que $\sum_{n=1}^{\infty} g'_n = \sum_{n=1}^{\infty} nx^{n-1}$ converge uniformément ?

Avec Weierstrass: Soit q tel que $0 < q < 1$ sur $[-q, q]$ on a $|nx^{n-1}| \leq nq^{n-1}$

$\sum_{n=1}^{\infty} nq^{n-1}$ converge par critère du quotient:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(n+1)q^n}{nq^{n-1}} = q \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n+1}{n} = q < 1$$

$\Rightarrow \sum nx^{n-1}$ converge uniformément sur $[-q, q] \Rightarrow (\sum x^n)' = \sum nx^{n-1} \quad \forall x \in [-q, q]$
 \Rightarrow vrai $\forall x \in (-1, 1)$

$$\frac{1}{(1-x)^2} = \sum_{n=1}^{\infty} nx^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)x^n$$

2.4 Séries entières

Une série entière est une série de la forme $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ par exemple:

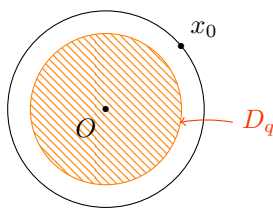
$$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x} \quad \forall x \text{ t.q. } |x| < 1$$

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

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

Proposition

Soit $x_0 \in \mathbb{C}$ tel que $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x_0^n$ converge. Alors $\forall x \in \mathbb{C}$ tel que $|x| < |x_0|$ la série $\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n$ converge. La convergence de cette série est uniforme sur le disque $D_q := \{x \in \mathbb{C} \mid |x| \leq q\}$ pour tout q tel que $q < |x_0|$



Preuve:

$$\sum c_n x_0^n \text{ converge} \implies \lim_{n \rightarrow \infty} c_n x_0^n = 0 \implies \exists C > 0 \text{ tel que } |c_n x_0^n| \leq C \quad \forall n$$

Si $|x| < |x_0|$, alors

$$\begin{aligned} |c_n x^n| &= |c_n x_0^n| \cdot \left| \frac{x}{x_0} \right|^n \leq C \cdot \left| \frac{x}{x_0} \right|^n, \quad \left| \frac{x}{x_0} \right| < 1 \\ &\implies \sum \left| \frac{x}{x_0} \right|^n < \infty \\ &\implies \sum |c_n x^n| < \infty \end{aligned}$$

C'est à dire $\sum c_n x^n$ converge absolument.

Pour la convergence uniforme:

On utilise Weierstrass

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

$\sum |c_n| q^n < \infty$ (car $q < |x_0|$) et donc $\sum c_n x^n$ converge uniformément sur D_q .

□

Théorème

Si $c_0, c_1, c_2, \dots \in \mathbb{C}$ alors $R \in [0, \infty]$ tel que

$$\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \begin{cases} \text{converge absolument si } |x| < R \\ \text{diverge si } |x| > R \end{cases}$$

Si $q < R$ alors $\sum c_n x^n$ converge uniformément sur D_q

Preuve:

On pose:

$$R = \sup\{x \in \mathbb{C} \mid \sum c_n x^n \text{ converge} \}$$

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

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

$$(2) R = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right| \text{ si cette limite existe.}$$

Preuve:

(1) Par le critère de la racine:

Posons $a_n = c_n x^n$

$$\sum a_n = \sum c_n x^n \begin{cases} \text{converge si } \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n x^n|} < 1 \\ \text{diverge si } \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n x^n|} > 1 \end{cases}$$

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

Et donc: si $|x| < 1 / \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}$ la série converge et si $|x| > 1 / \limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|}$ la série diverge.

(2) Avec le critère du quotient:

Si $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|c_{n+1} x^{n+1}|}{|c_n x^n|} = (*) < 1$ alors $\sum c_n x^n$ converge et si $(*) > 1$ alors la série diverge. On a donc:

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

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

c'est à 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

$\sum_{n=0}^{\infty} n^2 x^n$ Donc le cas $c_n = n^2$

$$R = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{c_n}{c_{n+1}} \right| = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2}{(n+1)^2} = 1$$

Prenons $x \in \mathbb{R}$ dorénavant

Théorème

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

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

La fonction:

$$f: \begin{array}{ccc} (-R, R) & \longrightarrow & \mathbb{C} \\ x & \longmapsto & \sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \end{array}$$

et C^∞ et $c_n = \frac{f^{(n)}(0)}{n!}$

Preuve:

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

$$\begin{aligned} R' &= \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n n|}} = \frac{1}{\limsup_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|c_n|} \cdot \underbrace{\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{n}}_{=1}} \\ &= \frac{1}{\limsup \sqrt[n]{|c_n|}} = R \end{aligned}$$

C'est à dire $R' = R$

Rappel: $\sum (g'_n) = (\sum g_n)'$ si $\sum (g'_n)$ converge uniformément et si $\sum g_n$ converge. On pose $g_n(x) = c_n x^n$ et donc $g'_n(x) = n c_n x^{n-1}$

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

$$\implies \sum g'_n \text{ et } \sum g_n \text{ converge uniformément sur } [-q, q]$$

$$\implies \sum g'_n = \left(\sum g_n \right)' \text{ sur } [-q, q] \quad \forall q < R$$

$$\implies \sum g'_n = \left(\sum g_n \right)' \text{ sur } (-R, R)$$

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

$$\begin{aligned} \left(\sum_{n=0}^{\infty} c_n x^n \right)' &= \sum_{n=1}^{\infty} c_n n x^{n-1} = \sum_{n=0}^{\infty} c_{n+1} \cdot (n+1) \cdot x^n \leftarrow \text{une série entière ave le même } R \\ &\implies \left(\sum_{n=0}^{\infty} c_{n+1} (n+1) x^n \right)' = \sum_{n=0}^{\infty} c_{n+2} (n+2)(n+1) x^n \\ &\implies f(x) = \sum c_n x^n \text{ est } C^\infty \text{ sur } (-R, R) \end{aligned}$$

Si on calcule

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

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

□

Théorème

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

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

Preuve:

Convergence uniforme

□

2.4.1 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

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

Démonstration:

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

L'idée de la preuve: sommation par parties, on pose $s_n := \sum_{k=0}^{\infty} c_k$ et (et $s_{-1} := 0$)

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

On a

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

vue que $s_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, on a $s_n x^n \rightarrow 0$ uniforme 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

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

A montrer:

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

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

$$\begin{aligned} |f(x) - f_n(x)| &= \left| \sum_{k=n+1}^{\infty} s_k x^k (1-x) \right| = |1-x| \cdot \left| \sum_{k=n+1}^{\infty} s_k x^k \right| \leq |1-x| \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \cdot \sum_{k=n+1}^{\infty} x^k \\ &= (1-x) \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \frac{x^{n+1}}{1-x} = x^{n+1} \cdot \sup_{k \geq n+1} |s_k| \leq \sup_{k \geq n+1} |s_k| \end{aligned}$$

Donc: $\forall x \in [0, 1]$ on a

$$|f(x) - f_n(x)| \leq \sup_{k \geq n+1} |s_k| \quad \text{c'est à dire} \quad \|f - f_n\| \leq \sup_{k \geq n+1} |s_k|$$

Finalement:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{k \geq n+1} |s_k| = \lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{n \leq k} |s_n| = \lim_{n \rightarrow \infty} |s_n| = 0 \implies \|f - f_n\| \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

□

Exemple

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n} &= -\log(1-x) \quad \forall |x| < 1 \\ \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n} &\stackrel{\text{Abel}}{=} \lim_{x \rightarrow -1} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{x^n}{n} = \lim_{x \rightarrow -1} -\log(1-x) = -\log(2) \end{aligned}$$

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

Définition

Soit $f : (-a, a) \rightarrow \mathbb{K}$ 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 la série converge vers f ? Et pour quels $x \in (-a, a)$?

Contre-Exemple

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

$$\text{ii) } f(x) := \begin{cases} \exp(-\frac{1}{x^2}) & \text{si } x \neq 0 \\ 0 & \text{si } x = 0 \end{cases}$$

$f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est C^∞ et $f^{(n)}(0) = 0 \quad \forall n \implies$ la série de Taylor est $0 \neq f(x)$

Pour comprendre il faudra suivre le cours d'Analyse complexe.

Exemples Corrects

$$\text{i) } \frac{1}{1-x} = \sum_{n=0}^{\infty} x^n \quad \forall x \in (-1, 1)$$

$$\text{ii) } \exp(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} \quad \forall x$$

$$\text{iii) formule du binome: } (1+x)^a = \sum_{k=0}^{\infty} \binom{a}{k} x^k \quad \forall x \in (-1, 1) \quad a \in \mathbb{R}$$

2.6 Résumé de la partie 2

Savoir faire:

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

Méthodes:

- ★ de la définitions
- ★ critère de Weierstrass

A quoi cela sert:

- ★ montrer que $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n$ est continue

- ★ $(\lim f_n)' = \lim f_n' \implies \int_a^b \lim f_n(x) dx = \lim \int_a^b f_n(x) dx$

- Cas particuliers:

- ★ 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
- Comprendre mieux 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 $d : X \times X \rightarrow [0, \infty)$ telle que $\forall x, y, z \in X$

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

Un espace métrique est un ensemble avec une métrique.

Exemples

1. si (X, d) est un espace métrique, et si $Y \subset X$, alors $(Y, d|_{Y \times Y})$ est aussi un espace métrique.
2. $X = \mathbb{R}$, $d(x, y) = |x - y| \quad \forall x, y \in \mathbb{R}$
3. $X = \mathbb{C}$, $d(x, y) = |x - y|$
4. $X = \mathbb{R}^n$, $d(x, y) = \sqrt{(x - y) \cdot (x - y)}$

Définition

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

- $\|v\| = 0 \iff v = 0$
- $\|\lambda v\| = |\lambda| \cdot \|v\|$
- $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$

Exemples

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

Proposition

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

Démonstration:

$$\begin{aligned}d(u, v) = \|u - v\| = 0 &\iff u - v = 0 \iff u = v \\d(u, v) = \|v - u\| &= \|(-1)(u - v)\| = \|u - v\| = d(u, v) \\d(u, w) = \|u - w\| &= \|(u - v) + (v - w)\| \leq \|u - v\| + \|v - w\| = d(u, v) + d(u, w)\end{aligned}$$

□

Terminologie

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

Exemples

1. $V = \mathbb{R}^n$, $v = (v_1, \dots, v_n)$

$$\|v\|_\infty := \max_{i=1, \dots, n} |v_i|$$

$$\|v\|_1 := \sum_{i=1}^n |v_i|$$

$$\|v\|_2 := \sqrt{v \cdot v} = \sqrt{\sum_{i=1}^n v_i^2}$$

2. Si A est un ensemble, $V = B(A) := \{f : A \rightarrow \mathbb{K} \mid f \text{ est bornée} \}$
Si $f \in V$, on pose:

$$\|f\|_\infty := \sup_{a \in A} |f(a)|$$

3. $a < b \in \mathbb{R}$, $V := C([a, b])$

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

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

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

3.2 Fonctions continues

Définition

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

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

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

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

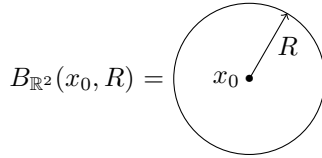
$$B_X(x_0, R) := \{x \in X \mid d(x, x_0) < R\}$$

Exemples

$$\cdot X = \mathbb{R}, \quad x_0 \in \mathbb{R}$$

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

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



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

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

Théorème

Si $f : X \rightarrow Y$ est continue et si $g : Y \rightarrow Z$ est continue, 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:

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \delta > 0 \quad g(B_Y(y_0, \delta)) \subset B_Z(z_0, \varepsilon)$$

Mais f est aussi continue, donc:

$$\exists \delta' > 0 \quad f(B_X(x_0, \delta')) \subset B_Y(y_0, \delta)$$

Donc:

$$g(f(B_X(x_0, \delta'))) \subset B_Z(z_0, \varepsilon) \implies g \circ f \text{ est continue}$$

□

Proposition

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

$$d_Y(f(x), f(x')) \leq C \cdot d_X(x, x')$$

Proposition

Si f est Lipschitzienne, alors elle est continue.

Preuve:

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

□

Remarque

Si V, W sont des espaces normés et $f : V \rightarrow W$ est linéaire, alors f est Lipschitzienne si et seulement si

$$\exists C > 0 \quad \text{tel que} \quad \forall v \in V \quad \|f(v)\|_W \leq C \|v\|$$

Preuve:

$$\forall v_1, v_2 \in V \quad d_W(f(v_1), f(v_2)) = \|f(v_1) - f(v_2)\|_W = \|f(v_1 - v_2)\|_W \leq C \|v_1 - v_2\|_V \quad v := v_1 - v_2$$

□

Exemples

1)

$$p_i : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x_1, \dots, x_n) & \longmapsto & x_i \end{array} \quad (1 \leq i \leq n)$$

p_i est linéaire et $\|p_i(x)\| = |x_i| \leq \|x\| = \sqrt{\sum_{j=1}^n x_j^2}$, c'est à dire p_i est lipschitzienne avec $C = 1 \implies p_i$ est continue.

2) (Si on utilise la prop $f + g, f \cdot g$) Tout polynôme est une fonction continue $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

Par exemple: $f : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^3 & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x_1, x_2, x_3) & \longmapsto & 3x_1x_2 + x_3^2 \end{array}$

3) (On peut composer des fonctions continues), par exemple: $f : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^3 & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x_1, x_2, x_3) & \longmapsto & \sin(x_1x_2^2 + e^{x_1+x_2^2}) \end{array}$

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

$$I : \begin{array}{ccc} X & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ f & \longmapsto & \int_a^b f(x) dx \end{array}$$

I est une fonction linéaire et elle est lipschitzienne:

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

Quelle norme à utiliser sur \mathbb{R}^n ? (Spoiler: peut importe)

Définition

Deux normes $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|'$ sur V sont équivalentes si

$$\exists C_1, C_2 > 0 \text{ tels que } \forall v \in V \quad \|v\| \leq C_1 \|v\|' \text{ et } \|v\|' \leq C_2 \|v\|$$

i.e.: $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|'$ sont équivalents si et seulement si: $\begin{matrix} id_{[V]} : (V, \|\cdot\|) & \rightarrow & (V, \|\cdot\|') \\ id_{[V]} : (V, \|\cdot\|') & \rightarrow & (V, \|\cdot\|) \end{matrix}$ sont lipschitziennes.

Proposition

Des normes équivalentes donnent les mêmes notions de la continuité, c'est à dire: Si $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|'$ sur V sont équivalents; 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 $X \rightarrow (V, \|\cdot\|')$. La même chose pour g

Preuve:

$X \xrightarrow{f \text{ cont.}} (V, \|\cdot\|) \xrightarrow{id_{[V]} \text{ cont.}} (V, \|\cdot\|')$ et la composition de fonction continues est continues.

□

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

Proposition

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

Preuve:

Si $x \in \mathbb{R}^n \quad x = (x_1, \dots, x_n)$

$$\|x\|_1 = \sum |x_i|, \quad \|x\|_2 = \sqrt{\sum x_i^2}, \quad \|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$$

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_1 \text{ évident}$$

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \text{ évident}$$

$$\|x\|_1 \leq n \|x\|_\infty$$

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

□

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 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \iff \lim_{n \rightarrow \infty} d(x_n, x) = 0$.

Exemples

(i) $X = \mathbb{R}$, $d(x, y) = |x, y|$
 \rightarrow La définition classique de la limite.

(ii) A un ensemble, $B(A) = \{f : A \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ est bornée}\}$, d donnée par $\|\cdot\|_\infty$ ($\|f\|_\infty := \sup_{a \in A} |f(a)|$)
 Si $f_n \in B(A)$, $n \in \mathbb{N}^*$, $f \in B(A)$, alors $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n = f \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \|f - f_n\|_\infty = 0$ 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 continue en $x \in X \iff \forall (x_n)_{n=1}^\infty \in X$ t.q. $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$ on a :

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

Preuve:

Voir le premier semestre. □

Exemple

$X = C([a, b])$ avec $\|\cdot\|_\infty$, $Y = \mathbb{R}$, on a vu que $I : \begin{matrix} X & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ f & \longmapsto & \int_a^b f(x) dx \end{matrix}$ est continue \implies si $f_n \rightarrow f$ 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 $\|\cdot\|'$ sur V sont équivalentes si $\exists C_1, C_2 > 0$ tels que $\|v\| \leq C_1 \|v\|'$ et $\|v\|' \leq C_2 \|v\|$

Proposition

Si $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|'$ sur V sont équivalent et si x_n est une suite dans V , alors $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$ par rapport à $\|\cdot\| \iff \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x$ par rapport à $\|\cdot\|'$.

Preuve:

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \text{ par rapport à } \|\cdot\| &\iff \lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x\| = 0 \\ &\Updownarrow \text{ par la déf. d'équivalence de normes} \\ \lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x \text{ par rapport à } \|\cdot\|' &\iff \lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x\|' = 0 \end{aligned}$$

□

Rappel

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

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 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a \in \mathbb{R}^k \iff \lim_{n \rightarrow \infty} x_{ni} = a_i \quad \forall i = 1, \dots, k$.

Preuve:

Utilisons la norme $\|\cdot\|_1$ $\left(\|a\|_1 := \sum_{i=1}^k |a_i| \right)$.

On a donc $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = a \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - a\|_1 = 0 \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^k |x_{ni} - a_i| = 0 \iff \forall i \lim_{n \rightarrow \infty} |x_{ni} - a_i| = 0$

□

Proposition

Soit X un espace métrique et $f : X \rightarrow \mathbb{R}^k$ une fonction. Autrement dit, on a k fonctions $f_1, \dots, f_k : X \rightarrow \mathbb{R}$
Alors f est continue si et seulement si f_i est continue pour tout $i = 1, \dots, k$.

Preuve:

f est continue $\iff \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f\left(\lim_{n \rightarrow \infty} x_n\right)$ pour toute suite $(x_n)_{n=1}^\infty$ convergente dans X .

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

□

3.4 Sous-ensembles ouverts et fermés

Rappel

La boule ouverte $B_X(x, R) = \{x \in X \mid d(x, y) < R\}$ pour X un espace métrique, $x \in X, R > 0$

Définition

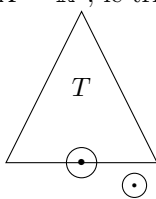
Soit X un espace métrique. Alors un sous-ensemble $U \subset X$ est ouvert si:

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

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

Exemples

(i) $X = \mathbb{R}^2$, le triangle $T \subset \mathbb{R}^2$



$T \subset \mathbb{R}^2$ n'est pas ouvert mais $T \subset \mathbb{R}^2$ est fermé.

(ii) $X = \mathbb{R}$

$x \in (a, b) \subset \mathbb{R}$ est ouvert et pas fermé.

$x \in [a, b] \subset \mathbb{R}$ est fermé, et non ouvert.

$(-\infty, a] \subset \mathbb{R}$ est fermé et pas ouvert, le complément (a, ∞) est ouvert et pas fermé.

$(-\infty, \infty) = \mathbb{R} \subset \mathbb{R}$ est ouvert et fermé car le complément $\mathbb{R} \setminus \mathbb{R} = \emptyset \subset \mathbb{R}$ est ouvert et fermé.

$(a, b] \subset \mathbb{R}$ est ni ouvert, ni fermé.

Proposition

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

Preuve:

Si $x' \in B(x, R)$ alors par définition $d(x, x') < R$. Montrons que $B(x', R - d(x, x')) \subset B(x, R)$:

$$y \in B(x', R - d(x, x')) \iff d(y, x') < R - d(x, x')$$

Il faut vérifier que $d(x, y) < R$, on a

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

□

Notation

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

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.

Preuve:

Rappel: f est continue en $x \in X$ si et seulement si:

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \exists \delta > 0 \quad f(B_X(x, \delta)) \subset B_Y(f(x), \varepsilon)$$
$$\updownarrow$$
$$B_X(x, \delta) \subset f^{-1}(B_Y(f(x), \varepsilon))$$

[\Rightarrow]: 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:

$$\forall x \in f^{-1}(U), \quad \exists \delta > 0 \quad \text{t.q.} \quad B_X(x, \delta) \subset f^{-1}(U)$$

Mais $U \subset Y$ est ouvert. $\implies \exists \varepsilon > 0$ tel que $B_Y(f(x), \varepsilon) \subset U$

Comme f est continue:

$$\exists \delta > 0 \quad \text{t.q.} \quad B_X(x, \delta) \subset f^{-1}(B_Y(f(x), \varepsilon)) \subset f^{-1}(U)$$

[\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 $(\star) = f^{-1}(B_Y(y, \varepsilon)) \subset X$ est ouvert, $x \in (\star)$ (car $f(x) = y$), donc:

$$\exists \delta > 0 \quad \text{tel que} \quad B_X(x, \delta) \subset f^{-1}(B_Y(y, \varepsilon))$$

Donc f est continue. □

Corollaire

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

Preuve:

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

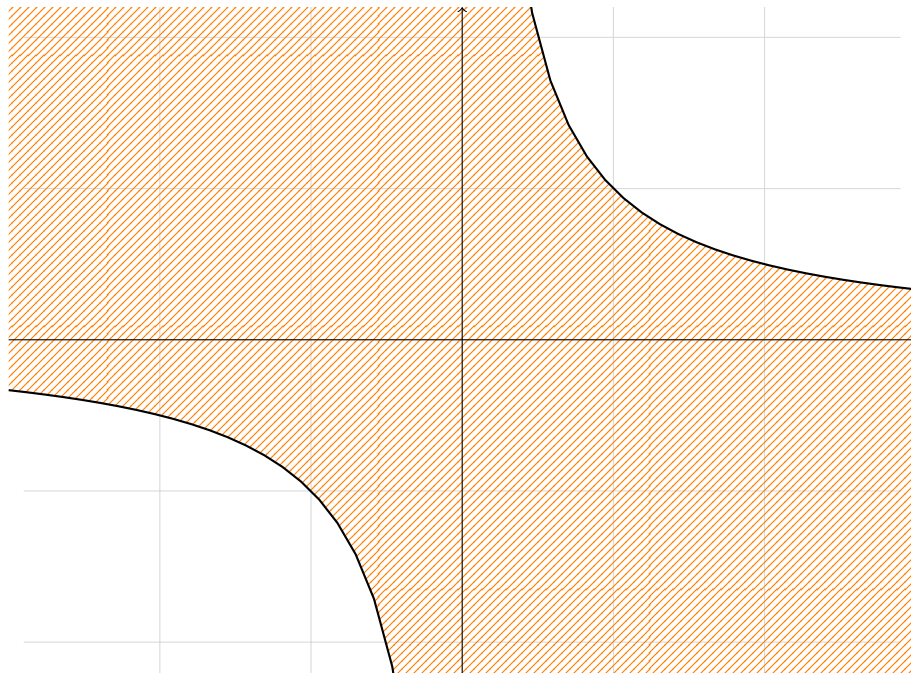
Exemples

- (i) $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ est continue.
 $(x_1, x_2, x_3) \mapsto \exp(x_1 \sin(x_2)) + x_1 x_3$
 $(0, \infty) = U \subset \mathbb{R}$ sous-ensemble ouvert. Alors $f^{-1}(U)$ est ouvert $\subset \mathbb{R}^3$.

$$f^{-1}(U) = \{(x_1, x_2, x_3) \mid f(x_1, x_2, x_3) > 0\}$$

Mais avec $[0, \infty) = U \subset \mathbb{R}$: $\mathbb{R}^3 \supset f^{-1}(U) = \{(x_1, x_2, x_3) \mid f(x_1, x_2, x_3) \geq 0\}$ est fermé.

- (ii) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$. Alors $f^{-1}((-\infty, 1)) = \{(x, y) \mid xy < 1\}$



Théorème

Soit X un espace métrique, $U_\alpha \subset X$ des sous-ensemble ouverts, $\alpha \in A$ (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.

Et donc cela implique que $\bigcup_{\alpha \in A} U_\alpha$ est ouvert.

Si $x \in U_1 \cap \dots \cap U_n$: pour tout $i = 1, 2, \dots, n$ $\exists \varepsilon_i$ tel que $B(x, \varepsilon_i) \subset U_i$.

On pose $\varepsilon = \min_{i=1, \dots, n} \varepsilon_i$. Alors $B(x, \varepsilon) \subset U_i \quad \forall i$. Donc $B(x, \varepsilon) \subset \bigcap_{i=1}^n U_i$

□

Corollaire

Si $S_\alpha \subset X$, $\alpha \in A$, 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:

$$\begin{aligned}
X \setminus \bigcap_{\alpha} S_{\alpha} &= \bigcap_{\alpha} \underbrace{(X \setminus S_{\alpha})}_{\substack{\text{ouvert} \\ \text{fermé}}} \implies \underbrace{X \setminus \bigcap_{\alpha} S_{\alpha}}_{\text{fermé}} \\
X \setminus \bigcup_{i=1}^n S_i &= \bigcap_{i=1}^n \underbrace{(X \setminus S_i)}_{\substack{\text{ouvert} \\ \text{fermé}}} \\
&\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{ouvert}}
\end{aligned}$$

□

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.

C'est 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 $x \in S$.

Preuve:

Si $x \in X$ alors \exists suite $(s_n)_{n=1}^{\infty}, s_n \in S$, telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n = x$ si et seulement si:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad B(x, \varepsilon) \cap S \neq \emptyset \quad (\star)$$

┌

Si $\lim s_n = x$, alors $\lim d(s_n, x) = 0$, donc $\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall n \geq n_0 \quad d(s_n, x) < \varepsilon \implies s_n \in B(x, \varepsilon) \cap S \implies B(x, \varepsilon) \cap S \neq \emptyset$

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 (\star) si et seulement si $x \in S$. Mais S est fermé si et seulement si $X \setminus S$ est ouvert.

$$\iff \forall x \notin S, \exists \varepsilon > 0 \quad B(x, \varepsilon) \cap S = \emptyset = B(x, \varepsilon) \subset X \setminus S$$

Si et seulement si x satisfait $(\star) \iff x \in S$.

□

Exemple

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

$A = [c, d], S = C([c, d]) \subset B([c, d])$

Une suite $(f_n)_{n=1}^{\infty}$ converge dans X si et seulement si elle converge uniformément. Si $f_n \in S$, et si $\lim f_n \in X$ existe,

alors $\lim f_n \in S$ (la limite uniforme d'une suite de fonctions continues est une fonction continue).
 $\stackrel{\text{Thm.}}{\implies} S \subset X$ est fermé.

3.5 Espaces compacts

Rappel

Si $(x_n)_{n=1}^\infty, x_n \in \mathbb{R}$ est une suite bornée, alors il existe 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

$$X = [a, b] \quad a, b \in \mathbb{R}$$

Théorème

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

Preuve:

(Pour max:) \exists suite $x_n \in X$ telle 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

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

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

(Pour min:) - La preuve est similaire.

□

Définition

On dit qu'un espace est borné si:

$$\exists R > 0 \quad \text{tel que} \quad S \subset B(0, R)$$

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.

Preuve:

[\Leftarrow]: Supposons que $S \subset \mathbb{R}^k$ est borné et fermé.

Soit $x_n \in S, n = 1, 2, \dots$ une suite. $x_n = (x_{n1}, x_{n2}, \dots, x_{nk}), x_{ni} \in \mathbb{R}$

S est borné $\implies |x_{n1}| < R \quad \forall n$, c'est à dire la suite $(x_{n1})_{n=1}^\infty$ est bornée. Soit y_n une sous-suite de x_n telle que $(y_{n1})_{n=1}^\infty$ converge.

Soit z_n une sous-suite de y_n telle que la suite z_{n2} converge. En continuant la construction nous arrivons au final à une sous-suite w_n de x_n telle que $(w_{ni})_{n=1}^\infty$ converge ($\forall i = 1, 2, \dots, k$), c'est à dire w_n converge dans \mathbb{R}^k .

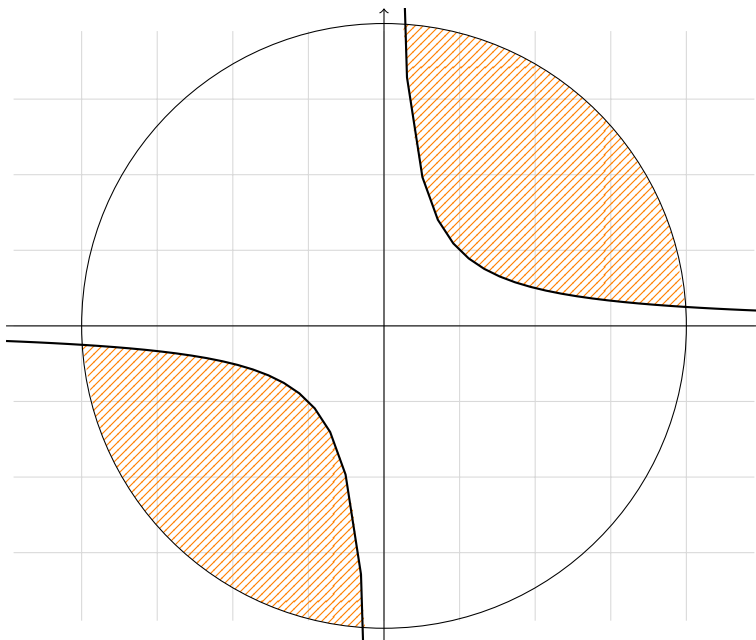
Mais S est fermé et $w_n \in S$, donc $\lim_{n \rightarrow \infty} w_n \in S$

[\Rightarrow]: Pas très important, à faire en exercice.

□

Exemple

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



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

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 équivalent à $\|\cdot\|_1$. ($\|v\|_1 = \sum_{i=1}^n |v_i|$)

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

$$N(v) \leq \sum_{i=1}^n N(v_i e_i) = \sum_{i=1}^n |v_i| N(e_i) \leq \underbrace{\left(\max_{i=1, \dots, n} N(e_i) \right)}_{c_1} \cdot \|v\|_1$$

- L'autre inégalité, montrons que $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ est continue.
Si $u, v \in \mathbb{R}^n$: $|N(u) - N(v)| \leq N(u - v) \leq C_1 \|u - v\|_1$.
C'est à dire que $N : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ est Lipschitzienne, donc continue.

Posons $S := \{v \in \mathbb{R}^n \mid \|v\|_1 = 1\} \subset \mathbb{R}^n$, S est fermé et borné $\implies S$ 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 $N(\frac{w}{\|w\|_1}) \geq N(v_0)$, donc $\|w\|_1 \leq \frac{1}{N(v_0)} \cdot N(w)$ (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:

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

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). Comme $S \subset X$ est fermé, on a que $\lim_{n \rightarrow \infty} s_n \in S$.

□

Exemples

(i) \mathbb{R}^k

┌

Si $(v_n)_{n=1}^{\infty}$ est une suite de Cauchy dans \mathbb{R}^k , alors les suites dans \mathbb{R} $(v_{ni})_{n=1}^{\infty}$ ($i = 1, \dots, k$) sont de Cauchy, donc elles convergent, et donc la suite $(v_n)_{n=1}^{\infty}$ converge.

└

(ii) Si X est compact, alors il est complet (exercice).

(iii) Si A est un ensemble, $B(A) = \{f : A \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ est bornée}\}$ avec la norme $\|\cdot\|_{\infty}$. $B(A)$ est complet (le critère de Cauchy)

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

3.7 Résumé de la partie 3

Vocabulaire

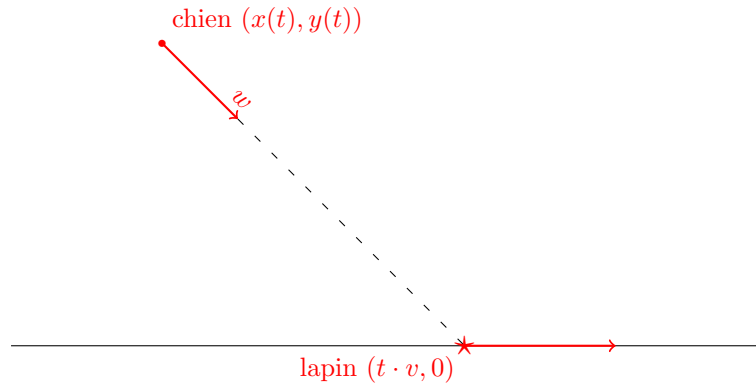
Métrie, norme, sous-ensemble ouverts/fermés, espacec compacts et complets.

Théorèmes

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

4 Equations différentielles ordinaires

4.1 Introduction



La vitesse du chien est obtenue par:

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

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

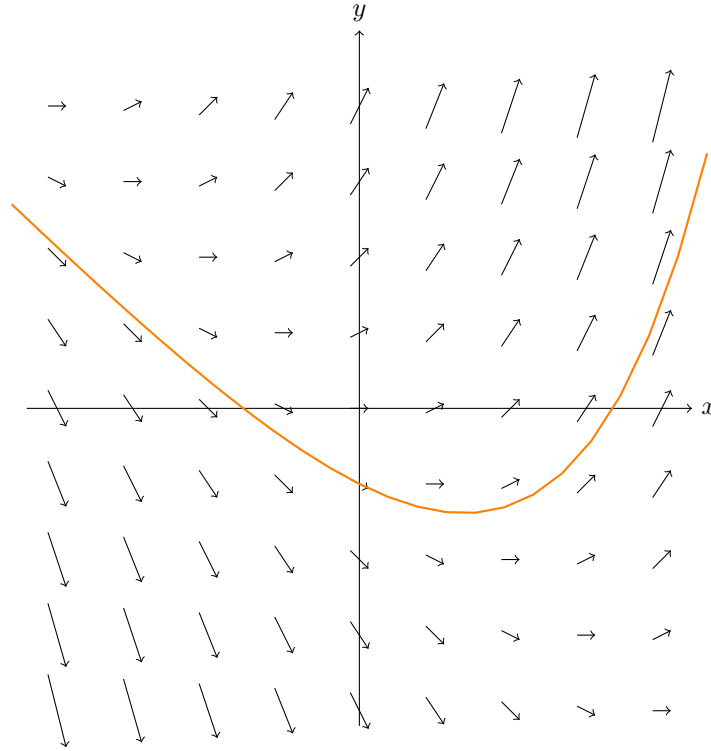
Définition

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 (EDO) (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 $y'_i(t) = f_i(t, y_1(t), y_2(t), \dots, y_n(t)) \quad \forall i = 1, 2, \dots, n$.

Problème de la valeur initiale

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

Visualisation



4.1.1 Théorème: existence et unicité des solutions

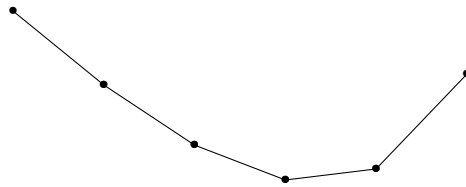
$\forall c \in \mathbb{R}^n, \forall t_0 \in \mathbb{R}, \exists \varepsilon > 0$ et $\exists y : (t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon) \rightarrow \mathbb{R}^n$ tel que $y(t_0) = c$ et $y'(t) = f(t, y(t)) \forall t \in (t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$.
Si f est localement Lipschitzienne alors y est unique.

Preuve:

Cf. Analyse II. Mais voici une idée:

Construire une solution approximative y_n . Pour $h > 0$ (très petit):

$y_n(t_0) := c, \quad y_n(t_0 + h) = y_n(t_0) + h \cdot f(t_0, y_n(t_0)), \quad y_n(t_0 + (n+1)h) = y_n(t_0 + nh) + h \cdot f(t_0 + nh, y_n(t_0 + nh))$
et on prend l'interpolation linéaire:



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

□

Remarque

Une EDO d'ordre k est:

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

Le problème initial: trouver y si $y(t_0), y'(t_0), \dots, y^{(k-1)}(t_0)$ sont données.
On peut transformer cette EDO d'ordre k en EDO d'ordre 1:

On pose $Y = (y, p_1, p_2, \dots, p_{k-1})$ et

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

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

Exemple

$$\frac{d^2y}{dt} = -ky - l\frac{dy}{dt}, \text{ on pose } p(t) = y'(t):$$

Donc: $y'(t) = p(t), p'(t) = -ky(t) - lp(t).$

4.2 Méthodes de résolution

4.2.1 EDO autonomes

Définition

Les EDOs autonomes sont les EDO de la forme $y'(t) = f(y(t))$, où $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une fonction continue donnée.

Solution pour le cas $n = 1$

$$y'(t) \stackrel{(*)}{=} f(y(t))$$

Si $f \neq 0$

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

Puis si H est une fonction primitive de $\frac{1}{f}$, $H' = \frac{1}{f}$, 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 $y(t) = H^{-1}(t - c)$

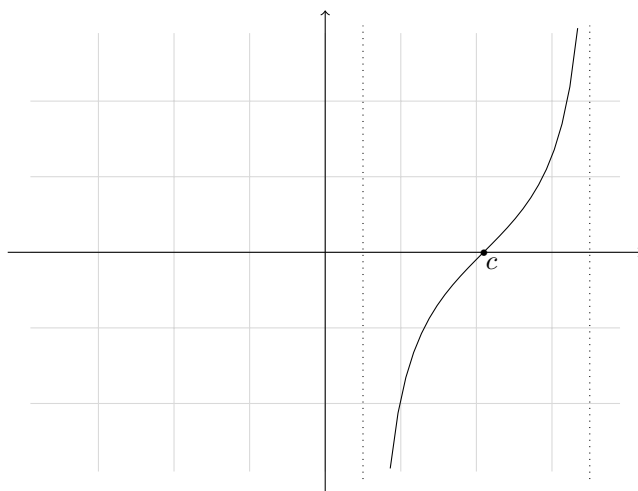
$$\frac{dy}{dt} = f(y) \iff \int \frac{dy}{f(y)} = \int dt = t - c$$

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

Exemple

(i)

$$f(y) = 1 + y^2 \implies \frac{dy}{dt} = 1 + y^2 \implies \int \frac{dy}{1 + y^2} = \int dt \implies \arctan(y) = t - c \implies y(t) = \tan(t - c)$$



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

(ii)

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

$$\int \frac{dy}{y^{2/3}} = \int dt = t - c \implies y(t) = \left(\frac{t-c}{3}\right)^3$$

Pour $y = 0$ on a $f = 0$ ($f(0) = 0$) $\implies y(t) = 0$ est aussi une solution. La solution générale:

Proposition

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

Preuve:

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

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

C'est à dire $z' = 0 \implies z$ est constante.

□

4.2.2 Séparation de variables

EDO de la forme $y'(t) = f(y(t)) \cdot g(t)$ pour $f, g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ données.

Solution

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

Et donc on trouve $y(t)$

Exemple

$y' = ty \rightsquigarrow \int \frac{dy}{y} = \int t dt \rightsquigarrow \log |y| = \frac{1}{2}t^2 + c \rightsquigarrow y = \pm e^{1/2 t^2} \cdot e^c$, c'est à dire $y(t) = \tilde{c} \cdot e^{1/2 t^2}$ pour $\tilde{c} \in \mathbb{R}$ arbitraire.

4.2.3 EDO linéaires d'ordre 1

Si $a, b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ sont données, on cherche les solutions de $y'(t) = a(t)y(t) + b(t)$ pour $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

Si $b = 0$, l'EDO est séparable:

$$y' = a(t)y(t) \implies \int \frac{dy}{y} = \int a(t) dt \implies y(t) = \exp(A(t)) \quad \text{où } A'(t) = a(t)$$

est une solution. La solution générale est $y(t) = c \cdot \exp(A(t))$, avec $c \in \mathbb{R}$.

Si $b \neq 0$:

On pose

$$z(t) = y(t) \cdot \exp(-A(t))$$

C'est à dire

$$\begin{aligned} y(t) &= z(t) \exp(A(t)) \\ y'(t) &= z'(t) \exp(A(t)) + z(t) \cdot a(t) \exp(A(t)) \stackrel{!}{=} a(t)y(t) + b(t) \end{aligned}$$

C'est à dire

$$\begin{aligned} z'(t) &= b(t) \exp(-A(t)) \implies z(t) = \int b(t) e^{-A(t)} dt + c \\ \implies y(t) &= e^{A(t)} \cdot \left(c + \int b(t) e^{-A(t)} dt \right) \end{aligned}$$

Exemple

$$\begin{aligned} y'(t) &= ty + t & A(t) &= \frac{t^2}{2} \\ z(t) &= \int t \cdot \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt = -\exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) + c \\ y(t) &= z(t) \cdot \exp(A(t)) = \left(c - \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right)\right) \cdot \exp\left(\frac{t^2}{2}\right) = c \cdot \exp\left(\frac{t^2}{2}\right) - 1 \end{aligned}$$

4.2.4 Les EDO homogènes et la méthode d'une symétrie

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

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

$$y' = (z(t)t)' = z't + z = f(z) \implies t \frac{dz}{dt} = f(z) - z \text{ est séparable} \implies \int \frac{dz}{f(z) - z} = \int \frac{dz}{t}$$

Exemple

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt} &= \frac{y}{t} + \frac{t}{y} \\ t \cdot z' + z &= z + z^{-1} \\ \int z dz &= \int \frac{dt}{t} \\ \frac{1}{2} z^2 &= \log |t| + c \\ z(t) &= \sqrt{2 \log |t| + c} \\ y(t) &= t \cdot \sqrt{2 \log |t| + c} \end{aligned}$$

Méthode d'une symétrie

une EDO autonome $\frac{dy}{dt} = f(y)$ a une symétrie $\begin{matrix} y & \rightarrow & y \\ t & \rightarrow & t + c \end{matrix}$

Si on a une EDO avec une autre symétrie: par exemple une EDO homogène $\frac{dy}{dt} = f\left(\frac{y}{t}\right)$ la symétrie: $\left. \begin{array}{l} y \rightarrow cy \\ t \rightarrow ct \end{array} \right\} (*)$

On cherche des nouvelles variables $y, t \rightsquigarrow z, s$ pour que (*) devienne $\left. \begin{array}{l} z \rightarrow z \\ s \rightarrow s + \lambda \end{array} \right\}$ Une EDO autonome.

On prend:

$$\begin{aligned} z &= \frac{y}{t} & s &= \log(t) & y &= e^s z & t &= e^s \\ & \rightsquigarrow \frac{dy}{dt} = f\left(\frac{y}{t}\right) & & \rightsquigarrow \frac{dz}{ds} = g(z) \end{aligned}$$

effectivement

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt} &= \frac{d(e^s z)}{de^s} = \frac{e^s z ds + e^s dz}{e^s ds} = \frac{dz}{ds} + z = f(z) \\ g(z) &= f(z) - z, & z &= \frac{y}{t^2} \end{aligned}$$

Exemple

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt} &= t + \frac{y^2}{t^3} \rightsquigarrow \frac{dz}{ds} = g(z) \\ y &\rightarrow c^2 y \\ t &\rightarrow ct \end{aligned} \text{ est une symétrie. (exo.)}$$

4.2.5 Réduction d'ordre

Si $y'(t) = f(y(t))$ (*), $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, y: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une EDO autonome: on peut remplacer (*) par une EDO non-autonome dans \mathbb{R}^{n-1}

L'idée: on cherche d'abord y_i ($i = 2, \dots, n$) comme des fonctions de y_1 (la réduction). Après on va trouver $y_1(t)$ ($i = 2, \dots, n$)

$$\begin{aligned} \frac{dy_i}{dt} &= f_i(y_1, y_2, \dots, y_n) & (i = 1, \dots, y_n) \\ & \downarrow \\ \frac{dy_i}{dy_1} &= \frac{f_i(y_1, \dots, y_n)}{f_1(y_1, \dots, y_n)} & (i = 2, \dots, n) \end{aligned}$$

Exemple

$$\begin{aligned} \frac{dy_1}{dt} &= y_2, \frac{dy_2}{dt} = -y_1 \implies \frac{dy_2}{dy_1} = -\frac{y_1}{y_2} \implies \int y_2 dy_2 = \int y_1 dy_1 \implies y_2^2 + y_1^2 = \text{constante} = R^2 \\ y_2 &= \sqrt{R^2 - y_1^2} \implies \frac{dy_1}{dt} = y_2 = \sqrt{R^2 - y_1^2} \implies \int \frac{dy_1}{\sqrt{R^2 - y_1^2}} = \int dt \end{aligned}$$

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

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

Observation

$L : C^\infty(\mathbb{R}) \rightarrow C^\infty(\mathbb{R})$ est une application linéaire, c'est à dire $L(y_1 + y_2) = Ly_1 + Ly_2$ et $L(\alpha y) = \alpha Ly$ et ce $\forall y_1, y_2, y \in C^\infty(\mathbb{R}), \forall \alpha \in \mathbb{R}$

Proposition

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

Preuve:

Si $Ly = 0$, alors $y \in C^\infty(\mathbb{R})$, y est n fois différentiable.

$y^{(n)} = -a_{n-1}y^{(n-1)} - \dots - a_0y$, en réitérant cet argument:

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

etc...

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

□

Théorème: Problème de la valeur initiale

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

Remarque

La dimension de l'espace des solutions de $Ly = 0$ 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: Polynôme caractéristique

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 il ?

—

$$Le^{\lambda t} = p(\lambda)e^{\lambda t}$$

— Si $D : C^\infty(\mathbb{R}) \rightarrow C^\infty(\mathbb{R})$ est donné par $Dy = y'$ alors

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

Observation

Si $\lambda \in \mathbb{C}$ est telle que $p(\lambda) = 0$, alors $Le^{\lambda t} = 0$, donc $e^{\lambda t}$ est une solution. Donc 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 une espace vectoriel).

Théorème

Si $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ pour $(\lambda_i \neq \lambda_j, \text{ si } i \neq j)$ est le polynôme caractéristique de L , alors les solutions de $Ly = 0$ sont

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

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

Les polynômes q_i sont uniquement déterminés par y , et donc

$$\left\{ t^\ell e^{\lambda_i t} \mid q \leq i \leq k, 0 \leq \ell \leq n_i - 1 \right\}$$

est une base de l'espace des solutions.

Remarque

Si $n_i = 1, \forall i$, c'est à dire si $k = n$, alors les solutions sont: $\alpha_1 e^{\lambda_1 t} + \cdots + \alpha_n e^{\lambda_n t}$

Exemples

$y'' + y = 0$

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

Les racines = $\pm i$ avec multiplicité 1, donc les solutions sont données par:

$$\alpha_1 e^{it} + \alpha_2 e^{-it}, \quad \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{C}$$

Rappel:

$$\begin{aligned} e^{it} &= \cos t + i \sin t \\ e^{-it} &= \cos t - i \sin t \end{aligned}$$

Alors:

$$\begin{aligned} \alpha_1 e^{it} + \alpha_2 e^{-it} &= \beta_1 \cos t + \beta_2 \sin t = \gamma \cos(t - c) \\ y'' + ay' + y &= 0, \quad a \geq 0 \end{aligned}$$

$$p(\lambda) = \lambda^2 + a\lambda + 1 \implies \lambda_{1,2} = \frac{-a \pm \sqrt{a^2 - 4}}{2}$$

Si $a < 2$

$$\begin{aligned} \lambda_{1,2} = \frac{-a \pm i\sqrt{4 - a^2}}{2} &\implies y(t) = e^{-\frac{1}{2}at} \cdot \left(\alpha_1 e^{\frac{i}{2}\sqrt{4 - a^2}t} + \alpha_2 e^{-\frac{i}{2}\sqrt{4 - a^2}t} \right) \\ &= e^{-\frac{1}{2}at} \cdot \left(\beta_1 \cos \frac{1}{2}\sqrt{4 - a^2}t + \beta_2 \sin \frac{1}{2}\sqrt{4 - a^2}t \right) \end{aligned}$$

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

Si $a = 2$: $\lambda^2 + 2\lambda + 1 = (\lambda + 1)^2$, racine double de $\lambda_1 = -1$. Cela implique que la solution est

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

Proposition

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

Preuve:

Par récurrence:

$n = 0 \dots$ vrai

$n \implies n + 1$:

Si $y^{(n+1)} = 0$, alors $(y')^{(n)} = 0 \implies y'$ est un polynôme de degré $\leq n - 1$ c'est à dire y est une fonction primitive d'un polynôme de degré $\leq n - 1 \implies y$ 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:

$$D(e^{-ct} \cdot y(t)) = (e^{-ct} y(t))' = (y'(t) - c \cdot y(t)) \cdot e^{-ct} = e^{-ct} (D - c)y(t) \implies D^n(e^{-ct} y) = e^{-ct} (D - c)^n y$$

Donc

$$\begin{aligned} (D - c)^n y = 0 &\iff D^n(e^{-ct} y) = 0 \\ &\iff e^{-ct} y(t) = q(t) \end{aligned}$$

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

□

Proposition

Si V est un espace vectoriel, $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ un polynôme, et $D : V \rightarrow V$ une application linéaire, alors les solutions $v \in V$ de $p(D)v = 0$ sont $v = v_1 + \dots + v_k$ où $(D - \lambda_i)^{n_i} v_i = 0$. De plus, les v_i sont uniquement déterminés par v . C'est à dire:

$$\text{Ker } p(D) = \text{Ker}(D - \lambda_1)^{n_1} \oplus \dots \oplus \text{Ker}(D - \lambda_k)^{n_k}$$

Preuve:

On utilise la décomposition en fonctions partielles:

$$\frac{1}{p(\lambda)} = \frac{s_1(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} + \dots + \frac{s_k(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}}$$

Où $s_i(\lambda)$ est un polynôme de degré $\leq n_i - 1$ (voir décomposition du premier semestre)

Multiplions par $p(\lambda)$:

$$1 = \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} s_1(\lambda)}_{r_1(\lambda)} + \dots + \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}} s_k(\lambda)}_{r_k(\lambda)}$$

r_i est un polynôme $r_i(\lambda) \cdot (\lambda - \lambda_i)^{n_i} = s_i(\lambda)p(\lambda)$ et $r_1 + \dots + r_k = 1$
 Si $p(D)v = 0$, alors on pose $v_i := r_i(D)v$, et: $v = v_1 + \dots + v_k$ car $r_1 + \dots + r_k = 1$:

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

Il faut encore vérifier 2 choses:

– Si $v_1, \dots, v_k \in V$ sont tels 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 $v = \sum_{i=1}^k v_i$, $(D - \lambda_i)^{n_i} v_i = 0$, alors les v_i sont uniquement déterminés par v :

En fait, $v_i = r_i(D)v$, car $r_i(D)v_j = 0$ ($i \neq j$) (car $(\lambda - \lambda_j)^{n_j} \mid r_i(\lambda)$) et donc:

$$\begin{aligned} r_i(D)v &= r_i(D)(v_1 + \dots + v_k) = r_i(D)v_i = \underbrace{(r_i(D) + \dots + r_k(D))v_i}_1 \\ &= v_i \end{aligned}$$

□

Remarque

En ce qui concerne le théorème: Si $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ pour $(\lambda_i \neq \lambda_j, \text{ si } i \neq j)$ etc... vu précédemment: On applique la proposition précédente avec $V = C^\infty(\mathbb{R})$ et cela démontre le théorème.

Proposition

Si $y_0 : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ est une solution de $Ly_0 = b$, alors la solution générale de $Ly = b$ est $y = y_0 + y_1$ où $Ly_1 = 0$

Preuve:

$$Ly = b \iff Ly = Ly_0 \iff L(\underbrace{y - y_0}_{y_1}) = 0$$

□

Comment trouver une solution de $Ly = b$?

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

Méthode

– Si $p(\alpha) \neq 0$ alors \exists solution de la forme $y(t) = S(t) \cdot e^{\alpha t}$ où S est un polynôme et $\deg S = \deg R$.

- Si α est une racine de p de multiplicité m alors il existe une solution de la forme $y(t) = t^m S(t)e^{\alpha t}$ toujours avec $\deg S = \deg R$.

┌

Si $p(\alpha) \neq 0$:
Soit $\ell := \deg R$.

$$\mathbb{C}[t]_{\deg \leq \ell} \xrightarrow{L} \mathbb{C}[t]_{\deg \leq \ell} \cdot e^{\alpha t} \ni R(t) \cdot e^{\alpha t}$$

Notons L injective \implies bijective, et que les dimensions coïncident

Si $m \neq 0$ ($p(\alpha) = 0$)

$$\begin{aligned} t^m \mathbb{C}[t]_{\deg \leq \ell} \cdot e^{\alpha t} &\xrightarrow{L} \mathbb{C}[t]_{\deg \leq \ell} \ni R(t)e^{\alpha t} \xrightarrow{L} \text{bijective} \\ &\implies \exists t^m S(t)e^{\alpha(t)} \xrightarrow{L} R(t)e^{\alpha t} \end{aligned}$$

└

Exemples

$$y'' + y' + y = \sin t = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i}$$

$p(\lambda) = \lambda^2 + \lambda + 1$, $p(i) \neq 0 \rightsquigarrow \exists$ une solution de la forme $ae^{it} = y(t)$.

$$Ly = p(i)ae^{it} = iae^{it} \stackrel{!}{=} e^{it}$$

$$\implies a = -i$$

$$Ly = e^{it} \rightsquigarrow ie^{-it} \text{ est une solution.}$$

$$Ly = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i}, \quad \text{une solution est } \frac{-ie^{it} - ie^{-it}}{2i} = -\cos t$$

Les solutions de: $Ly = 0$

$$\frac{-1 \pm \sqrt{-3}}{2} = \lambda_{1,2} \qquad \underbrace{c_1 e^{\lambda_1 t} + c_2 e^{\lambda_2 t}}_{(*)}$$

Il existe une solution générale de $y'' + y' + y = \sin t$ est

$$y(t) = -\cos t + \underbrace{e^{-\frac{t}{2}} \cdot (\tilde{c}_1 \cos(\sqrt{3}t) + \tilde{c}_2 \sin(\sqrt{3}t))}_{(*)}$$

Autre exemple:

$$y'' + y = \sin t = \frac{e^{it} - e^{-it}}{2i}$$

$p(\lambda) = \lambda^2 + 1 = (\lambda + i)(\lambda - i)$, $p(i) = 0$, multiplicité = 1 (= m)

$y'' + y = e^{it} \dots$, il existe une solution de la forme $y = ate^{it}$, il faut déterminer a .

$$\begin{aligned}(ate^{it})'' + ate^{it} &= -ate^{it} + 2aie^{it} + ate^{it} \stackrel{!}{=} e^{it} \\ \implies a &= -\frac{i}{2} \rightsquigarrow -\frac{i}{2}te^{it} \text{ est une sol. de } Ly = e^{it}\end{aligned}$$

Et $\frac{i}{2}te^{-it}$ est une solution de $Ly = (y'' + y) = e^{-it}$. Donc: $\frac{-\frac{i}{2}te^{it} - \frac{i}{2}te^{-it}}{2i} = -\frac{t}{2} \cos t$

Cela implique que $-\frac{t}{2} \cos t$ est une solution de $y'' + y \stackrel{(*)}{=} \sin t$

$$\implies \Im \left(\frac{i}{2}te^{it} \right) \text{ est une solution de } (*)$$

Et donc la solution générale de $y'' + y = \sin t$ est

$$y(t) = -\frac{t}{2} \cos t + c_1 \cos t + c_2 \sin t$$

4.4 Systèmes d'EDO linéaires à coefficients constants

A une matrice $n \times n \in \mathbb{K}^{n \times n}$. 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

$$y'_i = \sum_{j=1}^n A_{ij}y_j, \quad y_i : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$$

Proposition

Les solutions de $y = Ay$ 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:

$$\begin{aligned} (\alpha y + \beta \tilde{y})' &= \alpha y' + \beta \tilde{y}' = \alpha Ay + \beta A\tilde{y} \\ &= A(\alpha y + \beta \tilde{y}) \end{aligned}$$

□

Théorème: Problème de la valeur initiale

$\forall v \in \mathbb{C}^n, \exists!$ solution y de $y' = Ay$ telle que $y(0) = v$

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:

$$y' = (e^{\lambda t})' v = \lambda y, \quad Ay = Ae^{\lambda t}v = e^{\lambda t}Av = e^{\lambda t} \cdot \lambda v = \lambda y \implies y' = Ay$$

□

Proposition

Si A est diagonalisable, c'est à dire si il existe 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:

$$y(t) = c_1 e^{\lambda_1 t} v_1 + \dots + c_n e^{\lambda_n t} v_n \quad (c_i \in \mathbb{C}, Av_i = \lambda_i v_i)$$

Preuve:

Si $v \in \mathbb{C}^n$, alors $\exists c_1, \dots, c_n \in \mathbb{C}$ tels 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 initiale 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.
Valeurs propres: $\lambda_1 = -1$, $\lambda_2 = 2$.

Vecteurs propres: $\lambda_2 = 2$: $A - 2 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \rightsquigarrow v_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ($Av_2 = -v_2$)

$\lambda_1 = 1$: $A + 1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \rightsquigarrow v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ($Av_1 = 2v_1$)

Solution générale de $y' = Ay$ est $c_1 e^{2t} v_1 + c_2 e^{-t} v_2$ ($c_1, c_2 \in \mathbb{C}$) Trouvons une solution $y(t)$ telle que $y(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix} \text{ donc: } c_1 = \frac{2}{3}, c_2 = \frac{-1}{3}.$$

Problème

soit $y'(t) = Ay(t)$, A matrice $n \times n$ et $y: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$. comment résoudre cette équation si A n'est pas diagonalisable ?

Définition

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

Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, A^2 = -1, A^3 = -A, A^4 = 1, A^5 = A, \dots$$

$$\begin{aligned} \exp(tA) &= 1 + tA - \frac{t^2}{2!} - \frac{t^3}{3!} + \frac{t^4}{4!} + \dots \quad t \in \mathbb{R} \\ &= \left(1 - \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} - \frac{t^6}{6!} + \dots\right) + A \cdot \left(t - \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} - \frac{t^7}{7!} + \dots\right) \\ &= \cos t + \sin t \cdot A \rightarrow \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Il faut ensuite montrer que la série converge pour toute matrice $A \in M_{n \times n}(\mathbb{C})$.

Posons $\|A\|_1 = \sum_{i,j} |A_{ij}|$

Proposition

$$\|AB\|_1 \leq \|A\|_1 \|B\|_1$$

Preuve:

$$\|AB\|_1 = \sum_{i,j} |(AB)_{ij}| = \sum_{ij} \left| \sum_k A_{ik} B_{kj} \right| \leq \sum_{i,j,k} |A_{ik}| |B_{kj}| \leq \sum_{i,j,k,l} |A_{ik}| |B_{lj}| = \|A\|_1 \|B\|_1$$

□

Théorème

$\forall A \in M_{n \times n}(\mathbb{C})$ la série $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!}$ converge (dans $M_{n \times n}(\mathbb{C}) = \mathbb{C}^{n^2}$)

Preuve:

Il faut montrer $\forall i, j$ que $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(A^k)_{i,j}}{k!}$ converge. On a:

$$|(A^k)_{i,j}| \leq \|A^k\|_1 \leq \|A\|_1^k \implies \frac{|(A^k)_{i,j}|}{k!} \leq \frac{\|A\|_1^k}{k!}$$

Mais la série $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\|A\|_1^k}{k!} = \exp \|A\|_1$ converge.

□

Propriétés de $\exp A$

- $\exp 0 = 1$
- $\exp(A + B) = \exp(A) \cdot \exp(B)$ si $AB = BA$
En particulier: si $s, t \in \mathbb{C}$ alors $\exp((s + t)A) = \exp(sA) \exp(tA)$
- $\exp(A) \cdot \exp(-A) = 1$
- Si Q est une matrice inversible, alors $\exp(QAQ^{-1}) = Q \cdot \exp(A) \cdot Q^{-1}$

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 pour $\forall t \implies$ on peut différentier terme par terme:

$$\implies \frac{d}{dt} \exp(tA) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k \cdot k \cdot t^{k-1} = A \cdot \exp(tA)$$

□

Théorème

Si $A \in M_{n \times n}(\mathbb{C})$ et si $v \in \mathbb{C}^n$, alors $\exists ! y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ telle que $y(0) = v$ et $y'(t) = Ay(t)$. En fait:

$$y(t) = \exp(tA) \cdot v$$

Preuve:

Montrons que $y(t) := \exp(tA)v$ est une solution:

1. $y(0) = v \quad \checkmark$
2. $\frac{d}{dt}y(t) = \frac{d}{dt} \exp(tA)v = A \exp(tA)v = Ay(t) \quad \checkmark$
3. En ce qui concerne l'unicité:
Si $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$, posons $z(t) := \exp(-tA)y(t)$, c'est à dire, $y(t) = \exp(tA)z(t)$, donc:

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}y(t) &= A \exp(tA)z(t) + \exp(tA)z'(t) \\ &= Ay(t) + \exp(tA)z'(t) \end{aligned}$$

Donc $y' = Ay \iff z' = 0 \iff z$ est constante.

□

Remarque: Problème de la valeur initiale

$$y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_0y = 0 \quad (\star)$$

Remplaçons (\star) par un système d'ordre 1:

$$\begin{aligned} y' &= p_1 \\ p_1' &= p_2 \\ &\vdots \\ p_{n-2}' &= p_{n-1} \\ p_{n-1}' &= a_{n-1}p_{n-1} + \dots + a_1p_1 + a_0y \end{aligned}$$

C'est à dire:

$$Y'(t) \stackrel{(\star\star)}{=} AY(t) \quad \text{où} \quad Y = \begin{pmatrix} y \\ p_1 \\ p_2 \\ \vdots \\ p_{n-1} \end{pmatrix}$$

$\forall v \in \mathbb{C}^n$ le système $(\star\star)$ 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 $(\star\star)$ a une unique solution y telle que $y^{(k)}(0) = c_k \quad \forall k = 0, \dots, n-1$.
Sous-remarque: $\det(\lambda - A) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_0$

Problème, comment calculer $\exp(A)$?

- Si $A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$ est une matrice diagonale:

$$A^k = \begin{pmatrix} \lambda_1^k & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \lambda_n^k \end{pmatrix} \implies \exp(A) = \begin{pmatrix} e^{\lambda_1} & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & e^{\lambda_n} \end{pmatrix}$$

- Si $A = QDQ^{-1}$, D diagonale (c'est à dire A , diagonalisable):

$$\exp(A) = \exp(QDQ^{-1}) = Q \exp(D)Q^{-1}$$

- o $A = D + N$ où D diagonale et N nilpotente ($\exists n \in \mathbb{N}$ tq. $N^n = 0$) (Par exemple la forme Canonique de Jordan), et si $ND = DN$:

$$\exp(A) = \exp(DN) = \exp(D) \cdot \exp(N) = \exp(D) \cdot \left(1 + N + \frac{N^2}{2} + \dots + \frac{N^{n-1}}{(n-1)!}\right)$$

Par exemple: $A = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \rightarrow D = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, N^2 = 0$

$$\begin{aligned} \exp(tA) &= \exp(tD) \exp(tN) = \begin{pmatrix} e^{t\lambda} & 0 \\ 0 & e^{t\lambda} \end{pmatrix} \cdot (1 + tN) \\ &= e^{\lambda t} \cdot \begin{pmatrix} 1 & t \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Rappel: Théorème de Cayley-Hamilton

Si $p(\lambda) = \det(\lambda - A)$ est le polynôme caractéristique de A alors $p(A) = 0$.

Méthode pour calculer $\exp(A)$

1. Si $p(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1} \dots (\lambda - \lambda_k)^{n_k}$ ($\lambda_i \neq \lambda_j$): On cherche des polynômes $r_1(\lambda), \dots, r_k(\lambda)$ tels que $r_1 + \dots + r_k = 1$ et tels que $p(\lambda) \mid r_i(\lambda)(\lambda - \lambda_i)^{n_i}$
Comment trouver les r_i : (décomposition en fractions partielles)

$$\frac{1}{p(\lambda)} = \frac{s_1(\lambda)}{(\lambda - \lambda_1)^{n_1}} + \dots + \frac{s_k(\lambda)}{(\lambda - \lambda_k)^{n_k}}$$

Donc: $1 = \sum_{i=1}^k \underbrace{\frac{p(\lambda)}{(\lambda - \lambda_i)^{n_i}} s_i(\lambda)}_{r_i(\lambda)}$

Comme $p(A) = 0$, on a aussi que $(A - \lambda_i)^{n_i} r_i(A) = 0$ ($= p(A) s_i(A)$)

On peut maintenant calculer:

$$\exp(tA) r_i(A) = \exp(t\lambda_i) \cdot \exp(t(A - \lambda_i)) \cdot r_i(A) = e^{t\lambda_i} \sum_{l=0}^{n_i-1} \frac{t^l}{l!} (A - \lambda_i)^l \cdot r_i(A)$$

Finalement:

$$\exp(tA) = \exp(tA) (r_1(A) + \dots + r_k(A)) = \sum_{i=1}^k e^{t\lambda_i} \sum_{l=0}^{n_i-1} \frac{t^l}{l!} (A - \lambda_i)^l r_i(A)$$

Remarque:

$$n_i = 1(\forall i) \implies t^A = \sum_{i=1}^n e^{t\lambda_i} r_i(A)$$

Exemple

1. $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}, p(\lambda) = \lambda^2 + \lambda - 6 = (\lambda - 2)(\lambda + 3)$

$$\frac{1}{(\lambda - 2)(\lambda + 3)} = \frac{\frac{1}{5}}{\lambda - 2} - \frac{\frac{1}{5}}{\lambda + 3}$$

$$\lambda_1 = 2, \lambda_2 = -3$$

$$r_1 = \frac{1}{5}(\lambda + 3), \quad r_2(\lambda) = -\frac{1}{5}(\lambda - 2)$$

$$e^{tA} = e^{2t} \cdot \frac{1}{5}(A + 3) - e^{-3t} \cdot \frac{1}{5}(A - 2)$$

$$2. \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -2 & -3 \end{pmatrix}, \quad p(\lambda) = (\lambda + 1)^2$$

$$\lambda_1 = -1, \quad r_1(\lambda) = 1 \rightarrow r_1(A) = 1$$

$$e^{tA} = e^{-t} \cdot (1 + t(A + 1)) = e^t \begin{pmatrix} 1 + 2t & 2t \\ -2t & 1 - 2t \end{pmatrix}$$

(On a utilisé que $(A + 1)^2 = 0$)

$$3. \quad \text{Trouvons } y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \text{ tel que } y' = Ay \text{ où } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \text{ et tel que } y(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = v$$

$$e^{tA} = \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix} \implies e^{tA}v = \begin{pmatrix} \cos t \\ -\sin t \end{pmatrix}$$

Problème

Résoudre $y'(t) = Ay(t) + b(t)$ si $b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ est donnée: méthode de variation de constantes (déjà vu pour $y'(t) = a(t)y(t) + b(t)$)

On pose:

$$y(t) = e^{tA} \cdot z(t), \quad z : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n \quad (z(t) = e^{-tA}y(t))$$

$$y'(t) = \overbrace{A e^{tA} z(t)}^{y(t)} + e^{tA} z'(t)$$

$$\stackrel{!}{=} \overbrace{Ay(t)} + b(t)$$

$$z'(t) = e^{-tA}b(t)$$

$$\implies z(t) = \int e^{-tA}b(t) dt + c \quad (c \in \mathbb{C}^n)$$

$$y(t) = e^{tA} \int e^{-tA}b(t) dt + c \cdot e^{tA}$$

Remarque

Comment résoudre:

$$y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_0y \stackrel{(*)}{=} b(t)$$

$b : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ une fonction donnée: On peut transformer $(*)$ en un système d'ordre 1 et appliquer la variation de constantes.

4.5 Système d'EDO linéaires générales

Problème

Résoudre:

$$y'(t) = A(t)y(t) \quad (1)$$

, $A : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$ est une fonction donnée (on cherche $y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$).

L'idée

On va construire une suite $y_0, y_1, y_2, \dots : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n$ de "solutions approximatives (approximation de Picard)" de (1), et finalement on trouve $y(t)$ comme $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n(t)$

On pose:

$$\begin{aligned} y_0(t) &= v \in \mathbb{C} \\ y_1'(t) &= A(t)y_0(t), \quad y_1(0) = v \end{aligned}$$

C'est à dire

$$\begin{aligned} y_1(t) &= \int_0^t A(s)y_0(s) ds + v \\ &\vdots \\ y_n'(t) &= A(t)y_{n-1}(t), \quad y_n(0) = v \end{aligned}$$

C'est à dire

$$y_n(t) = v + \int_0^t A(s)y_{n-1}(s) ds$$

Autrement dit:

On construit $M_0(t), M_1(t), \dots, M_k(t), \dots$ matrice $n \times n$ telles que $y_k(t) = M_k(t)v$

Par:

$$\begin{aligned} M_0(t) &= 1 \\ M_1'(t) &= A(t)M_0(t), \quad M_1(0) = 1 \end{aligned}$$

C'est à dire

$$\begin{aligned} M_1(t) &= 1 + \int_0^t A(s)M_0(s) ds \\ &\vdots \\ M_k(t) &= 1 + \int_0^t A(s)M_{k-1}(s) ds \end{aligned}$$

On va montrer que $M(t) := \lim_{k \rightarrow \infty} M_k(t)$ existe et que $M'(t) = A(t)M(t)$, $M(0) = 1$

Exemple

Si $A(t) = A$ est constante:

$$\begin{aligned}
M_0(t) &= 1 \\
M_1(t) &= 1 + \int_0^t A \, ds = 1 + tA \\
M_2(t) &= 1 + \int_0^t A \cdot (1 + sA) \, ds = 1 + tA + \frac{t^2}{2}A^2 \\
&\vdots \\
M_k(t) &= 1 + tA + \frac{t^2}{2}A^2 + \cdots + \frac{t^k}{k!}A^k
\end{aligned}$$

Et donc $\lim_{k \rightarrow \infty} M_k(t) = e^{tA}$

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 $[-N, N]$ ($\forall N > 0$). 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: Utiliser le critère de Weierstrass

$$\begin{aligned}
\|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 &= \left\| \int_0^t A(s)(M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)) \, ds \right\|_1 \\
&\leq \left| \int_0^t \|A(s)\|_1 \cdot \|M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)\|_1 \, ds \right|
\end{aligned}$$

Sur $[-N, N]$, la fonction $\|A(s)\|_1$ est continue \implies bornée, posons $c_N := \max_{s \in [-N, N]} \|A(s)\|_1$

$$\leq c_N \left| \int_0^t \|M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)\|_1 \, ds \right| \quad \text{si } t \in [-N, N]$$

Donc:

$$\|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 \leq c_N \left| \int_0^t \|M_{k-1}(s) - M_{k-2}(s)\|_1 \, ds \right|$$

On a:

$$\| \underbrace{M_0(t)}_{=1} - \underbrace{M_{-1}(t)}_{:=0} \|_1 = n$$

$k = 1$

$$\|M_1(t) - M_0(t)\|_1 \leq c_N \left| \int_0^t n \, ds \right| = n c_N |t|$$

$k = 2$

$$\begin{aligned} \|M_2(t) - M_1(t)\|_1 &\leq C_N \left| \int_0^t n C_N |s| ds \right| = n C_N^2 \frac{|s^2|}{2} \\ &\vdots \\ \|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 &\leq n \cdot C_N^k \frac{N^k}{k!} \quad \text{sur } [-N, N] \end{aligned}$$

On a

$$\begin{aligned} \lim_{k \rightarrow \infty} M_k &= \sum_{k=0}^{\infty} (M_k - M_{k-1}) \\ \|M_k(t) - M_{k-1}(t)\|_1 &\leq n \frac{(C_N N)^k}{k!} \end{aligned}$$

Car

$$\sum_{k=0}^{\infty} n \frac{(C_N N)^k}{k!} = n \exp(C_N N) \quad \text{converge}$$

Donc par Weierstrass, la suite M_k converge uniformément sur $[-N, N]$

On a $(\forall k) \quad M'_k(t) = A(t)M_{k-1}(t) \xrightarrow{k \rightarrow \infty, \text{unif.}} A(t)M(t)$. Donc la suite M'_k converge uniformément, donc on peut échanger lim et dérivée, et on obtient $M'(t) = A(t)M(t)$.

□

Théorème

$\forall v \in \mathbb{C}^n, \exists ! y : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^n \quad \text{t.q.} \quad y(0) = v \text{ et } y'(t) = A(t)y(t)$.

On a $y(t) = M(t)v$

Preuve:

Vérifions que $y(t) := M(t)v$ est une solution:

$$\begin{aligned} y'(t) &= M'(t)v = A(t)M(t)v = A(t)y(t) \\ y(0) &= M(0)v = 1v = v \end{aligned}$$

En ce qui concerne l'unicité:

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:

$$\begin{aligned} y'(t) &= M'(t)z(t) + M(t)z'(t) \\ &= \underline{A(t)M(t)z(t)} + M(t)z'(t) \\ &\stackrel{!}{=} \underline{A(t)y(t)} \end{aligned}$$

C'est à dire: $M(t)z'(t) = 0, z'(t) = 0$, donc $z \in \mathbb{C}^n$ est une constante.

Pour montrer que $M(t)$ est inversible:

$M(0) = 1$ inversible

Supposons que $\exists t > 1$ tel que $M(t)$ n'est pas inversible, et soit $t_0 = \inf_{t > 0} \{t \mid \det M(t) = 0\}$. $\det M(t)$ une fonction continue.

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, $= 1$ et $t = t_0$)
 On a sur $(t_0 - \varepsilon, t_0 + \varepsilon)$

$$M(t) = \tilde{M}(t)K(t) \quad \text{où} \quad K(t) = \tilde{M}(t)^{-1}M(t)$$

et donc:

$$\begin{aligned} M'(t) &= \tilde{M}'(t)K(t) + \tilde{M}(t)K'(t) \\ \parallel & \\ \cancel{A(t)\tilde{M}(t)} &= \cancel{A(t)} \underbrace{\tilde{M}(t)K(t)}_{=M(t)} + \tilde{M}(t)K'(t) \end{aligned}$$

$\implies K' = 0 \implies K$ est constant $\implies M(t)$ soit inversible soit non-inversible sur tout $(- \varepsilon + t_0, \varepsilon + t_0)$

↯

□

4.6 Résumé partie 4

EDO non-linéaire:

- Séparable
- Homogènes
- $y'' = f(x, x')$ - 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 $y' = Ay$ (vect./val. propres ou $\exp(tA)$)

5 Fonctions de plusieurs variables

Problème typique: trouver les max et les mins locaux de $f(x, y) = x^2y + xy + y^3$

5.1 La différentielle et les dérivées partielles

On va étudier des fonctions $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$ ou plus généralement $f : U \underset{\text{ouvert}}{\subset} V \rightarrow W$

Définition

Si $a \in U$, $v \in V$, 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 $V = \mathbb{R}^k$ et si e_1, \dots, e_k est la base canonique de $V = \mathbb{R}^k$, alors la dérivée partielle

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \partial_{e_i} f(a)$$

Remarque

Comment calculer $\frac{\partial f}{\partial x_i}$?

$$\frac{\partial f}{\partial x_i}(x_1, \dots, x_k) = \frac{d}{dt} f(x_1, x_2, \dots, x_i + t, x_{i+1}, \dots, x_k) \Big|_{t=0}$$

= la dérivée de f par x_i si les autres variables sont vues comme des constantes.

Exemple

$$\text{Pour } f : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x, y) & \longmapsto & \sin(x + y + xy) \end{array}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial x} &= \cos(x + y + xy) \cdot (1 + y) \\ \frac{\partial f}{\partial y} &= \cos(x + y + xy) \cdot (1 + x) \end{aligned}$$

Remarque

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$ c'est à dire si $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_\ell \end{pmatrix}$, $f_j : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors:

$$\frac{\partial f}{\partial x_i} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_i} \\ \vdots \\ \frac{\partial f_\ell}{\partial x_i} \end{pmatrix}$$

Définition

$f : U \subset V \rightarrow W$ est différentiable en $a \in U$ si il existe une fonction linéaire $d_a f : V \rightarrow W$ (appelée la différentielle de f en $a \in U$) telle que ($h \in V$)

$$f(a+h) = f(a) + d_a f(h) + o(\|h\|)$$

Explication de $o(\|h\|)$:

On a $f(a+h) = f(a) + d_a f(h) + R(h)$ où R est une sorte de "Reste". On écrit que $R(h) = o(\|h\|)$ 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 $R(h) = \|h\|r(h)$ et $r(0) = 0$, r continue en 0.

Exemple

Si $V = W = \mathbb{R}$, $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Si $f'(a)$ existe ($a \in \mathbb{R}$) alors pour $h \in \mathbb{R}$:

$$f(a+h) = f(a) + f'(a)h + o(|h|)$$

Donc $d_a f(h) = f'(a)h$

Proposition

Si $d_a f$ existe, alors $\partial_v f(a) = d_a f(v)$

Preuve:

$$\begin{aligned} \partial_v f(a) &:= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(a+tv) - f(a)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{d_a f(tv) + o(|t\|v\|)}{t} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\overbrace{t d_a f(v)}^{d_a f(x) \text{ lin.}} + o(|t\|v\|)}{t} \\ &= d_a f(v) + \lim_{t \rightarrow 0} \frac{o(|t\|)}{t} \end{aligned}$$

□

En particulier, $\frac{\partial f}{\partial x_i} = d_a f(e_i)$ car $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = \partial_{e_i} f(a)$.

$\partial_v f(a) = d_a f(v)$

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 $v = \sum v_i e_i$, $v_i \in \mathbb{R}$)

Preuve:

$$d_a f(v) = d_a f\left(\sum_i v_i e_i\right) = \sum_{i=1}^k v_i d_a f(e_i) = \sum_i v_i \frac{\partial f}{\partial x_i}(a)$$

□

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 $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$, $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_\ell \end{pmatrix}$, $f_j : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors la matrice $d_a f$ est :

$$\left(\frac{\partial f_j}{\partial x_i}(a) \right)_{i,j} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_k} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_\ell}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_\ell}{\partial x_k} \end{pmatrix}$$

Définition

f est C^1 si $\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_k}$ sont des fonctions continues.

Théorème

Si $f : U \subset V \rightarrow W$ est C^1 , alors f est différentiable partout, c'est à dire $d_a f$ existe $\forall a \in U$.

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:

$$f(a+h) = f(a) + d_a f(h) + o(\|h\|)$$

En passant à la limite:

$$\lim_{h \rightarrow 0} f(a+h) = f(a) + \cancel{d_a f(0)} + \cancel{o(\|h\|)} = f(a)$$

□

$$f \text{ est } C^1 \implies f \text{ différentiable } \begin{cases} \implies \partial_v f \text{ existe } (\forall v) \implies \frac{\partial f}{\partial x_i} \text{ existent} \\ \implies f \text{ continue} \end{cases}$$

Les autres implications ne sont pas vraies.

Exemple

$$f : \begin{pmatrix} r \\ \varphi \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longmapsto \begin{pmatrix} r \cos \varphi \\ r \sin \varphi \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

La matrice df est:

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \varphi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \varphi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix}$$

f est $C^1 \implies f$ est différentiable.

Exemple

Si $f : V \rightarrow W$ est linéaire, alors f est différentiable, et $(\forall a \in V) d_a f = f$ car:

$$f(a+h) = f(a) + \overset{=d_a f(h)}{f(h)}$$

en particulier, les coordonnées:

$$x_i : \begin{pmatrix} \mathbb{R}^k \\ x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix} \begin{matrix} \longrightarrow \mathbb{R} \\ \longmapsto x_i \end{matrix}$$

est linéaire $\mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ et $d_a x_i(h) = h_i$ (où $h = \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_k \end{pmatrix}$)

La matrice de $d_a x_i$ est $(0, 0, \dots, 0, \overset{i}{1}, 0, \dots, 0)$

Proposition

Si $d_a f$ existe, alors

$$d_a f = \sum_{i=1}^k \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) d_a x_i$$

Preuve:

Il faut montrer: $\forall h \in \mathbb{R}^k$:

$$d_a f(h) \stackrel{!}{=} \sum_{i=1}^k \frac{\partial f}{\partial x_i}(a) \overbrace{d_a x_i(a)}^{h_i}$$

□

Exemple

$$f : \begin{matrix} \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x, y) & \longmapsto & \sin(x + y + xy) \end{matrix}$$

$$df = \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy = \cos(x + y + xy) ((1 + y)dx + (1 + x)dy)$$

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: $\frac{\partial f}{\partial x_i}(a) = 0 \quad \forall i$

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

$$\frac{d}{dt}g(0) = 0 \text{ mais } \partial_v f(a) := \frac{d}{dt}g(0).$$

$$\text{On a donc: } \partial_v f(a) = 0 = d_a f(v) \quad (\forall v) \implies f_a f = 0$$

□

Théorème

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$ est C^1 , alors f est différentiable.

Preuve:

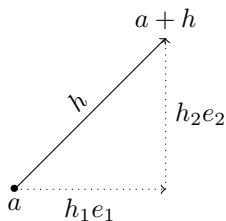
Si $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_\ell \end{pmatrix}$, $f_i : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors il suffit de montrer le théorème pour les $f_i : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, donc on peut supposer que

$$\ell = 1.$$

Pour des raisons de simplicité, supposons que $k = 2$ (La généralisation est plus lourde mais utilise les mêmes principes).

Soient $a \in \mathbb{R}^2$, $h \in \mathbb{R}^2$ tel que $h = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \end{pmatrix} = h_1 e_1 + h_2 e_2$.

$$f(a + h) - f(a) = f(a + h_1 e_1) - f(a) + f(a + h) - f(a + h_1 e_1)$$

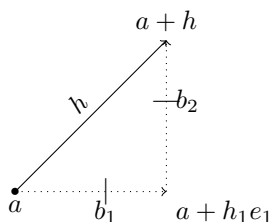


On utilise le théorème des accroissements finis:

$$g_1(t) := f(a + t e_1)$$

Donc:

$$f(a + h_1 e_1) - f(a) = g_1(h) - g_1(0) = h_1 g_1'(s_1) = h_1 \cdot \frac{\partial f}{\partial x_1} \underbrace{(a + s_1 e_1)}_{b_1}$$



$$g_2(t) = f(a + h_1 e_1 + t e_2)$$

$$f(a + h) - f(a + h_1 e_1) = g_2(h_2) - g_2(0) \stackrel{TAFF}{=} h_2 g_2'(s_2) = h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2} \left(\overbrace{a + h_1 e_1 + s_2 e_2}^{b_2} \right)$$

$$\begin{aligned} f(a + h) - f(a) &= h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}(b_2) \\ &= h_1 \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) + h_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}(a) + h_1 \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) - \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \right) + h_2 \left(\frac{\partial f}{\partial x_2}(b_2) - \frac{\partial f}{\partial x_2}(a) \right) \end{aligned}$$

$$\text{Mais } \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h_1}{\|h\|} \cdot \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(b_1) - \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \right) = (\star)$$

$$\text{Et aussi } h \rightarrow 0 \implies b_1 \rightarrow a, \frac{\partial f}{\partial x_1} \text{ continue} \implies (\star) = 0$$

□

Théorème: Règle de la chaîne

$$\begin{array}{ccccc} \mathbb{R}^k & \xrightarrow{f} & \mathbb{R}^\ell & \xrightarrow{g} & \mathbb{R}^m \\ a & \mapsto & b = f(a) & \mapsto & c = g(b) \end{array}$$

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:

$$\begin{aligned} g(f(a + h)) &= g\left(\overbrace{f(a)}^b + d_a f(h) + o(\|h\|)\right) \\ &= \underbrace{g(f(a))}_{g(b)} + d_b g(d_a f(h)) + \underbrace{d_b g(o(\|h\|))}_{o(\|h\|)} + \underbrace{o(\|d_a f(h) + o(\|h\|)\|)}_{o(\|h\|)} \end{aligned}$$

□

Remarque

Comment calculer les dérivées partielles avec la règle de la chaîne:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{pmatrix} \xrightarrow{f} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_\ell \end{pmatrix} \xrightarrow{g} \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_m \end{pmatrix}$$

La matrice de $d_a f$ est $\left(\frac{\partial y_q}{\partial x_r} \right)_{q,r}$, aussi $d_b g = \left(\frac{\partial z_p}{\partial y_q} \right)_{p,q}$

Le théorème nous affirme:

$$\frac{\partial z_p}{\partial x_r} = \sum_{q=1}^{\ell} \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \cdot \frac{\partial y_q}{\partial x_r}$$

Exemple

$$\begin{array}{ccc} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} & \longrightarrow & \begin{pmatrix} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = x_1 x_2 \end{pmatrix} & \longrightarrow & z = \sin(y_1 + y_2) \\ \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R} \end{array}$$

On a:

$$\begin{aligned}\frac{\partial z}{\partial x_1} &= \frac{\partial z}{\partial y_1} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} + \frac{\partial z}{\partial y_2} \frac{\partial y_2}{\partial x_1} \\ &= \cos(y_1 + y_2) \cdot 1 + \cos(y_1 + y_2) \cdot x_2 \\ &= \cos(x_1 + x_2 + x_1 x_2) \cdot (1 + x_2)\end{aligned}$$

Remarque

On peut écrire la règle de la chaîne aussi comme:

$$\begin{aligned} (*) &= \sum_r \frac{\partial z_p}{\partial x_r} dx_r = dz_p = \sum_{q=1}^{\ell} \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \overbrace{\frac{\partial y_q}{\partial x_r} dx_r}^{dy_q} = (**) \\ (*) \cap (**) &\implies \frac{\partial z_p}{\partial x_r} = \sum_q \frac{\partial z_p}{\partial y_q} \frac{\partial y_q}{\partial x_r}\end{aligned}$$

5.2 Dérivées partielles supérieures

On pose:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} := \frac{\partial}{\partial x_i} \left(\frac{\partial f}{\partial x_j} \right), \quad \text{etc.}$$

Définition

$f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$ est C^n si toutes les n -ièmes dérivées partielles de f existent et elles sont continues.

Théorème

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^\ell$ 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 $\ell = 1$ (si $f = \begin{pmatrix} f_1 \\ \vdots \\ f_\ell \end{pmatrix}$, il suffit de montrer le théorème pour les f_i)

L'idée: approximer les dérivées par des différences:

Si $v \in \mathbb{R}^k$, on pose

$$\Delta_v f : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^k & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ x & \longmapsto & f(x+v) - f(x) \end{array}$$

Si $v, w \in \mathbb{R}^k$, alors

$$\Delta_v (\Delta_w f)(x) = \Delta_w (\Delta_v f)(x) \quad (\dagger)$$

Et

$$\Delta_v (\Delta_w f)(x) = f(a+v+w) - f(a+v) - f(a+w) + f(a)$$

On va montrer:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{\Delta_{te_j} \Delta_{te_i} f}{t^2} \quad (\star)$$

Car on remarque que $(\star) + (\dagger) \implies$ THM

Pour montrer (\star) on utilise TAF:

Si $\tilde{f} : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$, alors on pose $g(t) = \tilde{f}(a + te_i)$

$$\Delta_{te_i} \tilde{f}(a) = g(t) - g(0) \stackrel{TAF}{=} tg'(\tilde{t}) \stackrel{\tilde{t} \in [0,t]}{=} t \frac{\partial \tilde{f}}{\partial x_i}(a + \tilde{t}e_i)$$

On a donc:

$$\begin{aligned} \frac{\Delta_{te_j} \overbrace{(\Delta_{te_i} f)}^{\tilde{f}}(a)}{t^2} &= \frac{\frac{\partial}{\partial x_i} (\Delta_{te_i} f)(a + \tilde{t}e_j)}{t} = \frac{\Delta_{te_i} \frac{\partial f}{\partial x_j}(a + \tilde{t}e_j)}{t} \\ &= \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a + \tilde{t}e_i + \tilde{t}e_j) \stackrel{f \text{ est } C^2}{\xrightarrow{t \rightarrow 0}} \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) \end{aligned}$$

□

Corollaire

Si f est C^n , alors les m -ièmes dérivées partielles ($\forall m \leq n$) ne dépendent pas de l'ordre.

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 $g_h : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ $t \mapsto f(a+th)$. Par Taylor-Lagrange:

$$f(a+h) = g_h(1) \stackrel{TL}{=} g_h(0) + g_h'(0) + \frac{1}{2} g_h''(t_h)$$

où $t_h \in [0, 1]$

$$\begin{aligned} g_h(0) &= f(a) \\ g_h'(t) &= \sum \frac{\partial f(a+th)}{\partial x^i} h_i \\ g_h''(t) &= \frac{d}{dt} \left(\sum_i \frac{\partial f(a+th)}{\partial x_i} h_i \right) = \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a+th)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j \end{aligned}$$

(*) 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:

$$\frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a+t_h h)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j = \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + \frac{1}{2} \sum_{i,j} \overbrace{\left(\frac{\partial^2 f(a+t_h h)}{\partial x_i \partial x_j} - \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} \right)}^{(*)} h_i h_j$$

(*) $\rightarrow 0$ quand $h \rightarrow 0$ car f est C^2 , $|h_i| \leq \|h\|$ et $|h_j| \leq \|h\|$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + o(\|h\|^2)$$

□

Rappel

Si $f : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$ a un extremum local en $a \in \mathbb{R}^k$, alors $\frac{\partial f(a)}{\partial x_i} = 0$, donc

$$f(a+h) = f(a) + \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j + o(\|h\|^2)$$

où la somme des dérivées partielles est un polynôme quadratique en (h_1, h_2, \dots, h_k)

5.3 Formes quadratiques

une forme quadratique en variables x_1, \dots, x_k = un polynôme quadratique homogène $q(x_1, \dots, x_k) = \sum_{i,j}^k B_{ij} x_i x_j$, $B_{ij} \in \mathbb{R}$. 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

$$q(x_1, x_2) = x_1^2 + 6x_1x_2 + 5x_2^2, \text{ alors } B = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

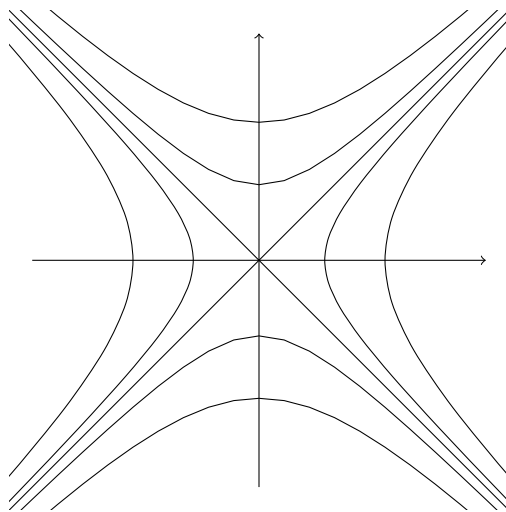
Est-ce que $q(x_1, x_2) \geq 0 \quad \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}$?

Complétons les carrés:

$$\begin{aligned} q(x_1, x_2) &= (x_1 + 3x_2)^2 - 4x_2^2 \\ &= y_1^2 - y_2^2 \end{aligned}$$

Où $y_1 = x_1 + 3x_2$, $y_2 = 2x_2$

La réponse est non, eg: $y_1 = 0, y_2 = 1 \rightsquigarrow q = -1$



Théorème

Si $q(x_1, \dots, x_n)$ est une forme quadratique, alors, il existe un changement de la base tel que

$$q = \underbrace{y_1^2 + \dots + y_n^2}_{n_+} - \underbrace{y_{n_++1}^2 - \dots - y_{n_++n_-}^2}_{n_-}$$

Méthode

Compléter les carrés et $x_1x_2 = (y_1 + y_2)(y_1 - y_2) = y_1^2 - y_2^2$

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) telle que

- $B(u, v) = B(v, u) \quad \forall u, v \in V$
- $B(\alpha u + \beta v, w) = \alpha B(u, w) + \beta B(v, w) \quad \forall u, v, w \in V, \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}$ (ou K)

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:

$$\begin{aligned} B(u, v) &= B\left(\sum_{i=1}^n u_i e_i, \sum_{j=1}^n v_j e_j\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n u_i v_j B(e_i, e_j) \\ &= \sum_{i,j=1}^n B_{ij} u_i v_j \end{aligned}$$

Si B est la matrice avec les éléments B_{ij} alors $B(u, v) = u^T B v, u = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}, v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$

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 symétrique bilinéaires et les matrices symétriques $n \times n$ (si une base est choisie)

Définition

La forme quadratique q associée à une forme bilinéaire symétrique 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 $B(u, v) = u \cdot v$ ($V = \mathbb{R}^n$), alors $q(v) = v \cdot v = \|v\|^2$

Remarque

On peut calculer B à partir de q :

$$q(u+v) = B(u+v, u+v) = B(u, u) + B(v, v) + 2B(u, v) = q(u) + q(v) + 2B(u, v)$$

Donc

$$B(u, v) = \frac{q(u+v) - q(u) - q(v)}{2}$$

Si une base est choisie, $B(u, v) = u^T Bv$. Si on change la base: si Q est la matrice ($n \times n$) du changement de la base:

$$\begin{aligned} v_{\text{new}} &= Q^{-1}v \\ u_{\text{new}}^T &= (Qu)^T = u^T(Q^{-1})^T \end{aligned}$$

Et on veut

$$u_{\text{new}}^T B_{\text{new}} v_{\text{new}} \stackrel{!}{=} u^T Bv = u_{\text{new}}^T Q^T BQ v_{\text{new}}$$

Mais donc

$$Q^T BQ = B_{\text{new}}$$

Et donc le changement de la base: $B \rightsquigarrow Q^T BQ$

Théorème

Si B est une matrice symétrique $n \times n$ réelle, alors il existe une matrice $n \times n$, Q inversible telle que $Q^T BQ$ est diagonale avec $\pm 1, 0$ sur la diagonale.

C'est à dire, pour toute forme quadratique q , il existe une base telle que

$$q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n c_i x_i^2, \quad c_i \in \{1, -1, 0\}$$

Rappel

$\exists Q$ tel que $Q^T = Q^{-1}$ (C'est à dire Q est orthogonale) telle que $Q^{-1} BQ$ est diagonale. (\exists vecteurs propres de B qui forment une base orthonormale de \mathbb{R}^n)

Preuve du Théorème / 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 opération) sur les colonnes.

Cas 1: $B_{11} \neq 0$, et $B_{1i} \neq 0$ ($i \neq 1$):

On fait $l_i \rightarrow l_i - c_l$, où l_i la i -ème ligne et $c = \frac{B_{1i}}{B_{11}}$ pour que $B_{1i} \rightsquigarrow 0$. Il faut aussi appliquer $c_i \rightarrow c_i - cc_1$

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: $B_{11} = 0$, $B_{1i} \neq 0$:

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:

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_1 \rightarrow l_1 + l_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_1 \rightarrow c_1 + c_2} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Algorithme: $B =$

■	0	0	0	0
0	■	0	0	0
0	0	■	0	0
0	0	0	■	0
0	0	0	0	■

Exemple:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_2 \rightarrow l_2 - 2l_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_3 \rightarrow l_3 - 3l_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -8 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{l_2 \rightarrow c_2 - 2c_1 \\ c_3 \rightarrow c_3 - 3c_1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & -6 & -8 \end{pmatrix} \xrightarrow{l_3 \rightarrow l_3 - 2l_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{c_3 \rightarrow c_3 - 2c_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{x_1^2 - x_2^2 + x_3^2, n_+ = 2, n_- = 1, n_0 = 0} \begin{pmatrix} 1 & & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Finalement on fait $l_i \rightarrow \alpha_i l_i$, $c_i \rightarrow \alpha_i c_i$ avec $\alpha_i \in \mathbb{R}$ convenable pour que les éléments diagonales sont transformés en ± 1 , ou 0

□

Terminologie

Si B est une matrice symétrique et si $\wedge = Q^T B Q$ est digonale (Q inversible), on pose:

$n_+ =$ # éléments > 0 sur la diagonale de \wedge

$n_- =$ # éléments < 0 sur la diagonale de \wedge

$n_0 =$ # éléments $= 0$ sur la diagonale de \wedge

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 $q(x) = x^T B x > 0 \quad \forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n$

→ B est définie négative

si $n_- = n$, $n_+ = 0$, $n_0 = 0$, c'est à dire $q(x) < 0 \quad \forall x \neq 0$

→ B est semi définie positive

si $n_- = 0$, c'est à dire si $q(x) \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n$

→ 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 dans la Série d'exo)
- Les formes quadratiques/signatures bilinéaires "existent dans la nature"
- Produit scalaire (dans \mathbb{R}^n) et $\|\cdot\|^2$
- $q(x, y, z, t) = x^2 + y^2 + z^2 - c^2 t^2$ a pour signature $n_+ = 3$, $n_- = 1$, $n_0 = 0$

5.4 Extremas locaux et selles

Rappel

Si $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ et si en $a \in \mathbb{R}^n$ f a un extremas local, 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 :

$$f(a+h) = f(a) + \overbrace{\sum_{i=1}^n \frac{\partial f(a)}{\partial x_i} h_i}^{\text{La diff. } d_a f(h)} + \overbrace{\frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j}_{\text{forme quad. en } h=(h_1, \dots, h_n)} + o(\|h\|^2)$$

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

$$H_a f(h) := \sum \frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j$$

Est la forme quadratique Hessienne.

Théorème

Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une foncton C^2 , et soit $a \in \mathbb{R}^n$ un point crititique de f .

- Si $H_a f$ est définie positive (c'est à dire $n_+ = n$, $n_- = 0$, $n_0 = 0$) alors a est un minimum local stricte de f .
- Si $H_a f$ est définie négative, alors a est un maximum local strict.
- Si $H_a f$ est indéfinie (c'est si $n_+ > 0$, $n_- > 0$) alors a n'est pas un extremum local de f (on dit que a est une selle)

Remarque

Si $n_+ > 0$, $n_- = 0$, $n_0 > 0$, donc semi définie positive, alors le théorème de dit rien.

Preuve du Théorème:

- Cas où $H_a f$ 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 $r(h)$ représente le reste dans la formule de Taylor, qui est $o(\|h\|^2)$

Pour $\|h\| < \varepsilon$ on a:

$$f(a+h) = f(a) + \frac{1}{2} \underbrace{\|h\|^2}_{H_a f(h)} + r(h) > f(a) + \frac{1}{4} \|h\|^2 > f(a) \quad \text{si } h \neq 0$$

Donc a est un minimul local strict.

– Cas où $H_a f$ est définie négative, pareil.

$$(H_a f(h) = -\|h\|^2)$$

– Car où $H_a f$ est indéfinie:

On change le base pour que $H_a f$ soit diagonale avec $\pm 1, 0$ sur la diagonale.

$H_a f$ est indéfinie $\implies \exists$ vecteurs v, w (on peut choisir des éléments de la base) tels que $\|v\| = 1 = \|w\|$ et $H_a f(v) = +1$ et $H_a f(w) = -1$. On a pour $|t| < \varepsilon$:

$$\begin{aligned} f(a + tv) &= f(a) + \overbrace{\frac{1}{2}t^2}^{H_a f(tv)} + \overbrace{r(tv)}^{\text{Borné par } \pm \frac{1}{4}t^2} \\ &\implies f(a + tv) \geq f(a) + \frac{1}{4}t^2 \end{aligned}$$

Aussi:

$$f(a + tw) \leq f(a) - \frac{1}{4}t^2$$

Donc cela implique que a n'est ni un maximum ni un minimum local.

□

Proposition

Si $B = \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix}$ alors:

→ B est définie positive si et seulement si $\det B > 0$ et $a > 0$.

→ B est définie négative si et seulement si $\det B > 0$ et $a < 0$.

→ B est indéfinie si et seulement si $\det B < 0$.

Preuve:

$\exists Q$ inversible telle que $Q^T B Q = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 & 0 \\ 0 & \varepsilon_2 \end{pmatrix}$ où $\varepsilon_1, \varepsilon_2 \in \{0, 1, -1\} \implies \det(Q^T B Q) = \varepsilon_1 \varepsilon_2$ mais aussi:

$$\begin{aligned} \det(Q^T B Q) &= \overbrace{\det(Q^T)}^{\det(Q)} \det B \det Q = \overbrace{(\det Q)^2}^{>0} \cdot \det B \\ &\implies \varepsilon_1 \varepsilon_2 = \text{sgn}(\det B) \in \{1, -1, 0\} \end{aligned}$$

Donc: $\det B > 0 \iff \varepsilon_1 \varepsilon_2 = 1 \iff \varepsilon_1 = \varepsilon_2 = \pm 1 \iff B$ est définie positive ou négative.

Mais $(1, 0)B \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = a \implies \begin{cases} a > 0 \implies B \text{ est définie positive} \\ a < 0 \implies B \text{ est définie négative} \end{cases}, \det B < 0 \iff \varepsilon_1 \varepsilon_2 = -1 \iff B$ est indéfinie.

□

Exemple

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \quad \det B = -1 \implies \text{indéfinie.}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 6 \end{pmatrix} \quad \det B = 2 \implies \text{définie positive.}$$

Problème

Comment trouver les extrema locaux d'une fonction $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$?

- Trouver les points critiques $a \in \mathbb{R}^n$ tels que $\frac{\partial f(a)}{\partial x_i} = 0$, c'est à dire $d_a f$

- Trouver la signature de $H_a f = \left(\frac{\partial^2 f(a)}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=1}^n$.

$$H_a f \begin{cases} \text{définie positive} \implies \min \\ \text{définie négative} \implies \max \\ \text{indéfinie} \implies \text{selle} \end{cases}$$

Exemple

$$f : \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x, y) & \longmapsto & xy(1-x-y) \end{array}$$

Points critiques:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = y(1-2x-y) \stackrel{!}{=} 0 \qquad \frac{\partial f}{\partial y} = x(1-2y-x) \stackrel{!}{=} 0$$

Les points critiques sont:

$$\begin{aligned} (y=0 \quad \vee \quad 1-2x-y=0) \quad \wedge \quad (x=0 \quad \vee \quad 1-2y-x=0) \\ \implies (x, y) \in \left\{ (0,0), (1,0), (0,1), \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right) \right\} \end{aligned}$$

4 points critiques et donc:

$$Hf = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2y & 1-2x-2y \\ 1-2x-2y & -2x \end{pmatrix}$$

Pour $(x, y) = (0, 0)$, $Hf = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ et alors $\det Hf = -1 \implies$ indéfinie $\implies (0, 0)$ est une selle.

Pour $(x, y) = (1, 0)$ ou $(0, 1)$ (calcul similaire) $Hf = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ -1 & -2 \end{pmatrix}$ et alors $\det Hf = -1 \implies$ indéfinie \implies selle.

Pour $(x, y) = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right)$, $Hf = \begin{pmatrix} -\frac{2}{3} & -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \end{pmatrix}$, $\det Hf = \frac{1}{3}, -\frac{2}{3} < 0 \implies$ définie négative \implies minimum local.

5.5 Multiplicateurs de Lagrange

Problème

Si $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, et si $S \subset \mathbb{R}^n$ est donné par $S := \{x \in \mathbb{R}^n \mid F(x) = 0\}$ où $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ est une fonction donnée. ON cherche les extremas locaux de $g|_S : S \rightarrow \mathbb{R}$

Exemple

$n = 2, k = 1$: $g(x, y) = x + y, F(x, y) = x^2 + y^2 - 1$

$$S = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid F(x, y) = 0\} = \{(x, y) \mid x^2 + y^2 = 1\}$$

S est donc le cercle unitaire, on cherche un maximum et un minimum de $g|_S$

Remarque: g continue, S compact \implies max et min existent.

5.5.1 Théorème: multiplicateurs de Lagrange

Soit $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ une fonction C^1 , c'est à dire $F = \begin{pmatrix} F_1 \\ \vdots \\ F_k \end{pmatrix}$, $F_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ fonctions C^1 , $S := \{x \in \mathbb{R}^n \mid F(x) = 0\}$,

$g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction C^1 , et $a \in S$ tel que $g|_S$ a un max ou min local en a .

Si l'application linéaire $d_a f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^k$ est surjective, alors $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_k \in \mathbb{R}$ (multiplicateurs de Lagrange) tels que a est un point critique de $g - \lambda_1 F_1 - \dots - \lambda_k F_k$

Preuve:

cas 1. $F_i(x_1, \dots, x_n) = x_i$, c'est à dire $S = \{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \mid x_1 = x_2 = \dots = x_k = 0\}$

Alors $g|_S = g(0, 0, \dots, 0, x_{k+1}, x_{k+2}, \dots, x_n)$ est une fonction de $n - k$ variables.

$$\implies \frac{\partial g(a)}{\partial x_i} = 0 \quad i = k+1, k+1, \dots, n$$

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. Idée: Il existe un changement de variable tel qu'on se retrouve au cas 1.

Lemme

On pose $\tilde{F}_i(x_1, \dots, x_n) = x_i \quad i = 1, \dots, k$, \exists ouvert $a \in U \subset \mathbb{R}^n$, $v \in V \in \mathbb{R}^n$, et une bijection $\phi : U \rightarrow V$ telle que ϕ et ϕ^{-1} sont C^1 , $\phi(a) = 0$, et $F = \tilde{F} \circ \phi$

┌

Théorème de la fonction inverse, à voir en Analyse II.

└

On définit \tilde{g} par:

$$\tilde{g} = g \circ \phi^{-1} \quad (g = \tilde{g} \circ \phi)$$

En donc, $\tilde{F}, \tilde{g} \dots$ cas 1 $\implies \exists \lambda_1, \dots, \lambda_k$ tels que 0 est un point critique de $\tilde{g} - \lambda_1 \tilde{F}_1 - \dots - \lambda_k \tilde{F}_k$.
C'est à dire, $d_0(\tilde{g} - \sum \lambda_i \tilde{F}_i) = 0$, et donc par la règle de la chaîne:

$$(\star) = d_1(g - \sum \lambda_i F_i) = d_0 \tilde{g} \circ d_a \phi - \sum \lambda_i d_0 \tilde{F}_i \circ d_a \phi = d_0(\tilde{g} - \sum \lambda_i \tilde{F}_i) \circ d_a \phi$$

mais remarquons que $d_0(\tilde{g} - \sum \lambda_i \tilde{F}_i) = 0$ et donc $(\star) = 0$.

□

Remarques

- $g|_S = (g - \lambda_1 F_1 - \dots - \lambda_k F_k)|_S$ car $F_i|_S = 0 \quad \forall i$
- Pour trouver les extrema de $g|_S$ on cherche $(\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ et $a \in \mathbb{R}^n$ tels que a est un point critique de $g - \sum \lambda_i F_i$.
Les extrema sont parmi ces points a .
- $d_a F$ est surjective:
 $\iff \text{rang}(d_a F) = k$, 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

1. $n = 2, k = 1$: $F(x, y) = x^2 + y^2 - 1$, $g(x, y) = x + y$ et donc:
 $g - \lambda F = x + y - \lambda(x^2 + y^2 - 1) \quad (\star), \lambda \in \mathbb{R}$.

On cherche les points critiques de (\star) qui sont dans $S = \{(x, y) \mid x^2 + y^2 = 1\}$

$$\frac{\partial(\star)}{\partial x} = 1 - 2\lambda x$$

$$\frac{\partial(\star)}{\partial y} = 1 - 2\lambda y$$

$$2\lambda x = 1 = 2\lambda y$$

tel que $x^2 + y^2 = 1 \implies x = y = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{cases}$ Cela nous donne les "extrema potentiels" de $g|_S$ S compact, g

continue \implies max et min (globaux) existent et sont donnés par les points précédents.

2. $F(x, y) = x^2 + y^2 - 1$, $g(x, y) = x^2 - xy^2$
 $(\star) = g - \lambda F = x^2 - xy^2 - \lambda(x^2 + y^2 - 1)$

$$\frac{\partial(\star)}{\partial x} = 2x - y^2 - 2\lambda x \stackrel{!}{=} 0$$

$$\frac{\partial(\star)}{\partial y} = -2xy - 2\lambda y \stackrel{!}{=} 0$$

$$x^2 + y^2 \stackrel{!}{=} 1$$

Et donc: $y(x + \lambda) = 0$ c'est à dire $y = 0$ ou $x = -\lambda$.

$$y = 0 \quad x = \pm 1, \quad \lambda = 1$$

$x = -\lambda$ $\lambda = -x \rightsquigarrow 2x - y^2 + 2x^2 = 0$ et $x^2 + y^2 = 1 \rightsquigarrow y^2 = 1 - x^2$ et donc:

$$2x - 1 + x^2 + 2x^2 = 0 \rightsquigarrow 3x^2 - 1 = 0 \implies x \begin{cases} -1 & \implies y = 0 \\ \frac{1}{3} & \implies y = \pm \frac{\sqrt{8}}{3} \end{cases}$$

3. Trouver le max et min de $g(x, y) = x^2 - xy^2$ dans $D := \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x^2 + y^2 \leq 1\}$, c'est à dire on cherche max et min de $g|_D$, D compact, g continue \implies max et min existent.

Soit on trouve max ou min à l'intérieur ($x^2 + y^2 < 1$) \implies point critique de g . Soit il est sur S et donc on utilise les multiplicateurs de Lagrange. Ou les extrema potentiels qui sont dans S :

$(\pm 1, 0)$, $\left(\frac{1}{3}, \pm \frac{\sqrt{8}}{3}\right)$ les extrema potentiels à l'intérieurs:

$$\frac{\partial g}{\partial x} = 2x - y^2 \stackrel{!}{=} 0, \quad \frac{\partial g}{\partial y} = -2xy \stackrel{!}{=} 0 \text{ et } x^2 + y^2 < 1$$

5.6 Résumé de la partie 5

- Calculer avec les dérivées partielles et différentiels
 - Règle de la chaîne.
- Trouver les extremas d'une fonction
 - points critiques
 - matrices Hessienne
 - signature
 - multiplicateurs de Lagrange.

6 Intégrales multiples

6.1 Motivations

$$\int_a^b f(x) dx = \text{L'aire sous le graphe.}$$

Si $A \subset \mathbb{R}^n, f : A \rightarrow \mathbb{R}$:

$$\int_A f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n = \text{Volume } n + 1 \text{ dimension sous le graphe}$$

Comment définir $\int_A f dx_1 \dots dx_n$?

Par analogie au découpage en rectangles pour les fonctions dans \mathbb{R} , nous allons découper notre plan \mathbb{R}^2 en petits rectangles et regarder le "volume" sous ces rectangles comme nous avons regardé l'aire sous la courbe du graphe.

6.2 Définitions

- Un pavé (rectangle n -dimension) dans \mathbb{R}^n est un sous-ensemble de la forme:

$$P = [a_1, b_1] \times [a_2, b_2] \times \dots \times [a_n, b_n], \quad a_i, b_i \in \mathbb{R}$$

- Le volume de P est $\text{vol}(P) = \prod_{i=1}^n (b_i - a_i)$
- Une division d'un intervalle fermé $[a, b]$ = un choix de parts $a < c_1 < c_2 < \dots < c_k < b$.
- Une division d'un pavé $P \subset \mathbb{R}^n$ = une décomposition de P en sous-pavés qui est donnée par des divisions de cotés de P .
- Un raffinement d'une division D = une divisions D' obtenue de D en ajoutant de nouveaux points de divisions.

Proposition

Si P est un pavé et D une division de P alors:

$$\text{vol } P = \sum_{R \in D} \text{vol } R$$

Preuve (pour $n = 2$)

$P = [a, b] \times [c, d]$, découpons P :

$[a, b] \rightsquigarrow [a = t_0, t_1] \cup [t_1, t_2] \cup \dots \cup [t_{k-1}, t_k = b]$, et de même pour $[c, d] \rightsquigarrow [c = s_0, s_1] \cup \dots \cup [s_{l-1}, s_l = d]$

$$\begin{aligned} \text{vol}(P) &= (b - a)(d - c) = ((t_k - t_{k-1}) + (t_{k-1} - t_{k-2}) + \dots + (t_1 - t_0)) \cdot ((s_l - s_{l-1}) + \dots + (s_1 - s_0)) \\ &= \sum_{i,j} (t_i - t_{i-1})(s_j - s_{j-1}) = \sum_{R \in D} \text{vol } R \end{aligned}$$

□

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:

$$S(f, D) := \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} f(x) \cdot \text{vol}(R)$$

et la somme de Riemann inférieure est:

$$s(f, D) := \sum_{R \in D} \inf_{x \in R} f(x) \cdot \text{vol}(R)$$

Obsevation

$$S(f, D) \geq s(f, D).$$

Lemme

Si D' est un raffinement de D , alors $S(f, D') \leq S(f, D)$ et $s(f, D') \geq s(f, D)$.

Preuve:

$$\begin{aligned} S(f, D) &= \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} f(x) \cdot \text{vol } R = \sum_{R \in D} \sup_{x \in R} \cdot \sum_{R' \in D'} \text{vol } R' \quad (R' \subset R) \\ &= \sum_{R' \in D'} \sup_{x \in R} f(x) \cdot \text{vol } R' \quad \text{où } R \in D \text{ est tel que } R' \subset R \\ &\geq \sum_{R' \in D'} \sup_{x \in R'} f(x) \cdot \text{vol}(R') = S(f, D') \end{aligned}$$

Pour $s(f, D') \geq s(f, D)$, la preuve est analogue. □

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 comun de D_1 et D_2 , alors:

$$S(f, D_1) \stackrel{\text{Lemme}}{\geq} S(f, D') \geq s(f, D') \stackrel{\text{Lemme}}{\geq} s(f, D_2)$$

□

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:

$$\overline{\int}_P f \, dx_1 \cdots dx_n := \inf_{D \text{ divisions de } P} S(f, D)$$

L'intégrale de Riemann inférieure est:

$$\underline{\int}_P f \, dx_1 \cdots dx_n := \sup_{D \text{ div. de } P} s(f, D)$$

Si ces deux intégrales sont égales, 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 il existe un pavé $P \subset \mathbb{R}^n$ tel que $A \subset P$, et si $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ est une fonction bornée, alors

$$\int_A f := \int_P \tilde{f}, \text{ où } \tilde{f}(x) = \begin{cases} f(x) & x \in A \\ 0 & x \notin A \end{cases}$$

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 $a, b \in \mathbb{R}$, $f, g : A \rightarrow \mathbb{R}$ tels que $\int_A f$ et $\int_A g$ existent (preuve du premier semestre)
- Si $f \leq g$, alors $\int_A f \leq \int_A g$

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 $\forall \varepsilon > 0 \exists$ pavées P_1, \dots, P_k tels que $A \subset \bigcup_{i=1}^k P_i$ et $\sum_{i=1}^k \text{vol}(P_i) \leq \varepsilon$.

Théorème

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ est un pavé et si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est continue, alors $\int_P f$ existe. 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.

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 $\{(x, g(x)) \in \mathbb{R}^n \mid x \in S\}$

6.3 Intégrales itérées

Théorème

Si $P = [a_1, b_1] \times \dots \times [a_n, b_n] \subset \mathbb{R}^n$, si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est intégrable, alors

$$\int_P f \, dx_1 \cdots dx_n = \int_{a_n}^{b_n} \left(\cdots \int_{a_2}^{b_2} \left(\int_{a_1}^{b_1} f(x_1, x_2, \dots, x_n) \, dx_1 \right) dx_2 \cdots \right) dx_n$$

si l'intégrale itérée existe.

Preuve:

On a $P = [a_1, b_1] \times P'$, où $P' = [a_2, b_2] \times \dots \times [a_n, b_n] \subset \mathbb{R}^{n-1}$. 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 la deuxième intégrale existe.

Soit D une division de P , c'est à dire, une division $t_0 = a_1 < t_1 < t_2 < \dots < t_N = b$, et une division D' de P' . Montrons que

$$S(f, D) \stackrel{(1)}{\geq} S(g, D') \geq s(g, D') \stackrel{(2)}{\geq} s(f, D)$$

Si on le suppose:

$$\overline{\int_P f} \stackrel{(1)}{\geq} \overline{\int_{P'} g} \geq \underline{\int_{P'} g} \stackrel{(2)}{\geq} \underline{\int_P f}$$

Mais

$$\overline{\int_P f} = \underline{\int_P f} = \int_P f$$

$$\implies \text{les inégalités sont en fait des égalités} \implies \int_{P'} g \text{ existe et } \int_{P'} g = \int_P f.$$

Pour montrer (1):

$$g(x_2, \dots, x_n) = \int_{a_1}^{b_1} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 = \sum_{i=1}^N \int_{t_{i-1}}^{t_i} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \leq \sum_{i=1}^N (t_i - t_{i-1}) \cdot \sup_{x_i \in [t_{i-1}, t_i]} f(x_1, \dots, x_n)$$

Donc

$$\begin{aligned} S(g, D') &= \sum_{R' \in D'} \sup_{R'} g \cdot \text{vol}(R') \leq \sum_{R' \in D'} \cdot \sum_{i=1}^N (t_i - t_{i-1}) \cdot \sup_{[t_i, t_{i-1}] \times R'} f \cdot \text{vol}(R') \\ &= \sum_{R \in D} \sup_R f \cdot \text{vol}(R) \quad \text{où } R = [t_{i-1}, t_i] \times R' \\ &= S(f, D) \end{aligned}$$

Pareil pour (2).

□

Exemples

1.

$$\int_{\substack{0 \leq x \leq 1 \\ 0 \leq y \leq 1}} xy \, dx dy = \int_0^1 \left(\int_0^1 xy \, dx \right) dy = \int_0^1 \frac{1}{2} y \, dy = \frac{1}{4}$$

2.

$$\begin{aligned} \int_{x^2 + y^2 \leq 1} 1 \, dx dy &= \int_{-1}^1 \left(\int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} 1 \, dx \right) dy = \int_{-1}^1 2\sqrt{1-y^2} \, dy = \int_{-1}^1 2\sqrt{1-y^2} \, dy = \int_{-\pi/2}^{\pi/2} 2 \cos^2 t \, dt \\ &= \int_{-\pi/2}^{\pi/2} (\cos^2 t + \sin^2 t) \, dt = \pi \end{aligned}$$

6.4 Changement de variables

Intuition

$D = \{x^2 + y^2 \leq 1\}$, si on veut calculer $\int_D f(x, y) dx dy$ en plus d'une dimension: IMAGE, on peut utiliser : IMAGE

$$\int_D f(x, y) dx dy = \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} f(r \cos \varphi, r \sin \varphi) r dr d\varphi$$

Théorème: Changement de base

Soit $P \subset \mathbb{R}^n$ un pavé (\star), $P \subset U \subset \mathbb{R}^n$ est ouvert, $g : U \rightarrow \mathbb{R}^n$ une fonction C^1 qui est injective dans l'intérieur de P , et $f : g(P) \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction intégrable. Alors

$$\int_{g(P)} f = \int_P f \circ g \cdot |\det(dg)|$$

en coordonnées: $y = (y_1, \dots, y_n)$, $x = (x_1, \dots, x_n)$ alors:

$$\int_{g(P)} f(y) dy_1 \cdots dy_n = \int_P f(y(x)) \left| \det \left(\frac{\partial y}{\partial x} \right) \right| dx_1 \cdots dx_n$$

$g : x \mapsto y(x)$, " $dy_1 \cdots dy_n = \left| \det \left(\frac{\partial y}{\partial x} \right) \right| dx_1 \cdots dx_n$ "

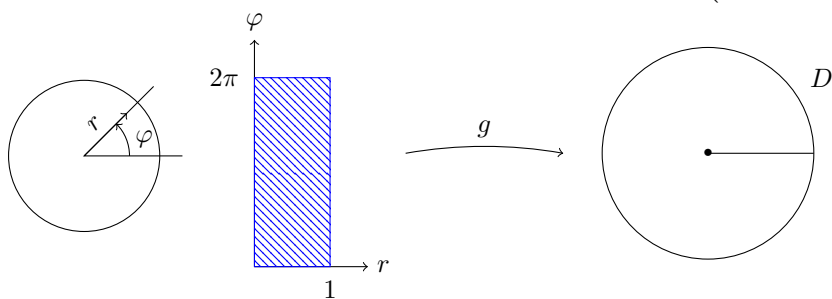
Notons qu'à la place de (\star) un pavé, on peut utiliser n'importe quel sous-ensemble admissible (à définir plus tard).

Exemple - coordonnées polaires

Calculons $\int_{D:=x^2+y^2 \leq 1} (x^2 + y^2) dx dy$:

$$g : \begin{matrix} \mathbb{R}^2 & \longrightarrow & \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} r \\ \varphi \end{pmatrix} & \longmapsto & \begin{pmatrix} x = r \cos \varphi \\ y = r \sin \varphi \end{pmatrix} \end{matrix} \quad \text{Fonction } C^1$$

On cherche un rectangle $P \subset \mathbb{R}^2$ tel que $g(P) = D$, $P = \begin{pmatrix} 0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{pmatrix}$



$g|_{\text{int de } P}$ est une application injective, la matrice de dg :

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \varphi} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \varphi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix}$$

$\det = r$

$$\implies \int_D (x^2 + y^2) dx dy = \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} ((r \cos \varphi)^2 + (r \sin \varphi)^2) r dr d\varphi = \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} r^3 dr d\varphi = 2\pi \int_0^1 r^3 dr = \frac{\pi}{2}$$

Exemple - volume du cône

Equation du cône: $r = \sqrt{x^2 + y^2}$

$$\int_D (1 - r) dx dy = \int_{\substack{0 \leq r \leq 1 \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi}} (1 - r)r dr d\varphi = 2\pi \int_0^1 (r - r^2) dr = 2\pi \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{3} \right) = \frac{\pi}{3}$$

Terminologie

La fonction $\det(dg) = \det \left(\frac{\partial y}{\partial x} \right)$ est le Jacobien (ou le déterminant Jacobien) du changement de variables.

Exemple - le volume de la boule B_R de rayon R

$$\left. \begin{array}{l} 0 \leq r \leq R \\ 0 \leq \theta \leq \pi \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{array} \right\} P$$

$$\int_{B_R} 1 dx dy dz = \int_P r^2 \sin \theta dr d\theta d\varphi = 2\pi \int_0^R r^2 dr \cdot \int_0^\pi \sin \theta d\theta = 2\pi \frac{R^3}{3} \cdot 2 = \frac{4\pi}{3} R^3$$

Exemple - Le centre de masse d'une demi-boule

$$\text{Pour } \left. \begin{array}{l} 0 \leq r \leq R \\ 0 \leq \theta \leq \frac{\pi}{2} \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{array} \right\} P$$

$$\int_{\substack{x^2+y^2+z^2 \leq R^2 \\ z \geq 0}} z dx dy dz = \int_P r \cos \theta \cdot r^2 \sin \theta dr d\theta d\varphi = 2\pi \int_0^R r^3 dr \cdot \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos \theta \sin \theta d\theta = 2\pi \frac{R^4}{4} \frac{1}{2} = \frac{\pi R^4}{4}$$

Le centre de masse est: $\frac{\frac{\pi R^4}{4}}{\frac{2\pi}{3} R^3} = \frac{3}{8} R$

6.4.1 L'intégrale de Gauss

$$I := \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx$$

$$\int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2-y^2} dx dy = \int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2} e^{-y^2} dx dy = \int_{\mathbb{R}} e^{-x^2} dx \int_{\mathbb{R}} e^{-y^2} dy = I^2$$

Coordonnées polaires

$$\left. \begin{array}{l} 0 \leq r \leq \infty \\ 0 \leq \varphi \leq 2\pi \end{array} \right\} P$$

$$\int_{\mathbb{R}^2} e^{-x^2-y^2} dx dy = \int_P e^{-r^2} \cdot r dr d\varphi = 2\pi \int_0^\infty e^{-r^2} r dr$$

Avec $s = r^2$, $ds = 2r dr$

$$= 2\pi \int_0^\infty e^{-s} \frac{1}{2} ds = \pi = I^2$$

$$\implies I = \sqrt{\pi}$$

Définition

Pour $s > 0$ (où pour $s \in \mathbb{C}$, $\Re(s) > 0$), on pose:

$$\Gamma(s) := \int_0^\infty e^{-x} x^{s-1} dx$$

Propriétés de Γ

- $\Gamma(1) = 1$
- $\Gamma(s+1) = s \cdot \Gamma(s)$

Volume d'une boule de dimension dans \mathbb{R}^n

Posons $B_n(R) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| \leq R\}$, alors

$$\text{vol}_n B_n(R) = \underbrace{\text{vol}_n B_n(1)}_{=: V_n} \cdot R^n = V_n \cdot R^n$$

Pour $P := 0 \leq t \leq e^{-x_1^2 - x_2^2 - \dots - x_n^2}$:

$$\int_P 1 dx_1 \dots dx_n dt = \int_{\mathbb{R}^n} e^{-x_1^2 - \dots - x_n^2} dx_1 \dots dx_n = \int_{\mathbb{R}^n} e^{-x_1^2} e^{-x_2^2} \dots e^{-x_n^2} dx_1 \dots dx_n$$

$$= \int_{-\infty}^\infty e^{-x_1^2} dx_1 \dots \int_{-\infty}^\infty e^{-x_n^2} dx_n = \pi^{n/2}$$

Si on décide d'intégrer par x_1, \dots, x_n cela donne:

$$\int_0^1 V_n \cdot r(t)^n dt = \int_0^\infty V_n r^n \cdot 2re^{-r^2}$$

grâce à la substitution: $t = e^{-r^2}$, $dt = -2re^{-r^2}$

$$= 2V_n \int_0^\infty r^{n+1} e^{-r^2} dr$$

Puis en posant: $s = r^2$, $ds = 2r dr$

$$= V_n \int_0^\infty s^{\frac{n}{2}} e^{-s} ds = V_n \cdot \Gamma\left(\frac{n}{2} + 1\right) = \pi^{\frac{n}{2}}$$

$$\implies V_n = \frac{\pi^{n/2}}{\Gamma\left(\frac{n}{2} + 1\right)}$$

Ce qui nous donne pour $n = 2k$

$$V_{2k} = \frac{\pi^k}{k!}$$

Et pour $n = 2k + 1$

$$\Gamma\left(\frac{2k+1}{2} + 1\right) = \frac{2k+1}{2} \cdot \frac{2k-1}{2} \dots \frac{1}{2} \cdot \sqrt{\pi}$$

$$\implies V_{2k+1} = \frac{\pi^k \cdot 2^{k+1}}{1 \cdot 3 \cdot 5 \dots (2k+1)}$$

Idée d'une preuve

Donnons une idée pour la preuve de la formule du changement de variables:

$$f : g(P) \rightarrow \mathbb{R} \rightsquigarrow \int_{g(P)} f = \sum_i \int_{g(P_i)} f \approx \sum_i f(g(q_i)) \cdot \text{vol}(g(P_i))$$

Fait: Si $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ est une application linéaire, $C_n :=$ le cube $[0, 1]^n \subset \mathbb{R}^n$, alors $\text{vol}_n(T C_n) = |\det T|$.
Autrement dit: Si T est une matrice $n \times n$, alors le volume du parallélépipède donné par les colonnes de T est $|\det T|$.

P_i petit $\implies g$ est "presque linéaire" sur P_i (g est C^1). On a donc $\text{vol} g(P_i) \approx \text{vol}(d_{q_i} g)(P_i) = |\det d_{q_i} g| \cdot \text{vol} P_i$

$$\implies \int_{g(P)} f \approx \sum_i f(g(q_i)) \cdot |\det(d_{q_i} g)| \cdot \text{vol} P_i \approx \int_P f \circ g \cdot |\det d_g|$$

Pourquoi le "fait" est-il vrai ?:

Le volume orienté d'un parallélépipède donné par vecteurs $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}^n$: $\text{vol}(v_1, \dots, v_n)$ est linéaire pour chaque argument (v_1, \dots, v_n) et antisymétrique.

6.5 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

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

uniforme car δ ne dépend pas de $x \in X$.

Théorème

Si X est compact, $f : X \rightarrow Y$ continue, alors f est uniformément continue.

Preuve: (par contradiction)

Supposons que f n'est pas uniformément continue, c'est à dire: $\exists \varepsilon > 0 \forall n, \exists x_n, x'_n \in X$ tels que $d_X(x_n, x'_n) < \frac{1}{n}$ et $d_Y(f(x_n), f(x'_n)) \geq \varepsilon$.

X est compact \rightsquigarrow 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 $\implies \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = f\left(\lim_{n \rightarrow \infty} x_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x'_n) = f\left(\lim_{n \rightarrow \infty} x'_n\right)$.
Ce n'est pas possible car $d_Y(f(x_n), f(x'_n)) \geq \varepsilon$.

↯

Théorème

Soient $P \subset \mathbb{R}^n$ un pavé, $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ fonction continue, alors f est intégrable (c'est à dire $\int_P f$ existe)

Preuve:

P compact $\implies f$ est uniformément continue ($\forall \varepsilon \exists \delta \dots$) Pour $\delta > 0$, soit D_δ une division de P qui est δ -finie:
 $\forall P_i \in D_\delta \forall x_1, x_2 \in P_i \quad \|x_1 - x_2\| < \delta$.
 D_δ est δ -finie: $x, x' \in P_i \in D_\delta \implies \|x - x'\| < \delta \implies \sup_{x \in P_i} f(x) - \inf_{x \in P_i} f(x) \leq \varepsilon$

□

Théorème

Si $P \subset \mathbb{R}^n$ est un pavé et si $f : P \rightarrow \mathbb{R}$ est une fonction bornée telle que:

$A := \{x \in P \mid f \text{ n'est pas continue en } x\}$ est négligeable. Alors $\int_P f$ existe.

Preuve:

Soit $\varepsilon > 0$. Soient P_1, \dots, P_k pavés tels que $A \subset \bigcup_i P_i$ et $\sum \text{vol } P_i^0 \leq \varepsilon$.

Si $P = [a_1, b_1] \times \dots \times [a_n, b_n]$, alors $P^0 := (a_1, b_1) \times \dots \times (a_n, b_n)$, un sous ensemble ouvert de \mathbb{R}^n .

Soit D une division de P telle que $\forall R \in D, \forall x, y \in R$, on a $\|x - y\| < \delta$, c'est à dire:

D est δ -finie. De plus, on suppose $\forall R \in D$, soit $R \subset \bigcup_i P_i$, soit $R \cap \bigcup_i P_i^0 = \emptyset$. $P \setminus \bigcup_{i=1}^k P_i^0$ est fermé est bornée

$\implies f|_{P \setminus \bigcup_i P_i^0}$ 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 $|f(x)| \leq C \forall x \in P$.

$$S(f, D) - s(f, D) = \sum_{R \in D} \left(\sup_R f - \inf_R f \right) \cdot \text{vol } R = (\star). \quad \text{Si } R \subset P \setminus \bigcup_i P_i^0, \text{ alors (1):}$$

$$\left(\sup_R f - \inf_R f \right) \cdot \text{vol } R \leq \varepsilon \text{vol } R$$

Si $R \subset \bigcup_i P_i$ (2):

$\sup_R f \leq C$, et aussi $\inf_R f \leq -C$

$$\implies \left(\sup_R f - \inf_R f \right) \text{vol}(R) \leq 2C \cdot \text{vol}(R)$$

et

$$(\star) \leq \underbrace{\varepsilon \text{vol}(P)}_{(1)} + \underbrace{2C\varepsilon}_{(2)}$$

$$\text{car } \sum_{i=1}^k \text{vol } P_i \leq \varepsilon.$$

□

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 :

$$\{(x, f(x)) \in \mathbb{R}^n \mid x \in S\}$$

est négligeable.

Preuve:

S compact, f continue $\implies f$ est uniformément continue, c'est à dire: $\forall \varepsilon > 0 \exists \delta > 0$ tels que...

Soit $P \subset \mathbb{R}^{n-1}$ un pavé tel que $S \subset P$. Soit D une division δ -finie de P . Alors $\forall R \in D$ tel que $R \cup S \neq \emptyset$:

$$\sup_{R \cap S} f - \inf_{R \cap S} f \leq \varepsilon$$

Si $R_i \in D$ et si $R_i \cap S \neq \emptyset$, on pose:

$$P_i := R \times \left[\inf_R f, \sup_R f \right] \subset \mathbb{R}^n$$

Ensuite

$$\text{vol } P_i = \text{vol } R_i \cdot \left(\sup_R f - \inf_R f \right) \leq \text{vol } R_i \cdot \varepsilon$$

On a $A \subset \bigcup_i P_i$

$$\sum_i \text{vol } P_i \leq \sum_{R \in D} \text{vol } R \cdot \varepsilon = \varepsilon \cdot \text{vol } P$$

Vu que ε est arbitraire, A est négligeable.

□

Rappel

- Si A, B sont négligeables alors $A \cup B$ est négligeable.
- A négligeable, $B \subset A \implies B$ négligeable.

Quels sous-ensembles $A \subset \mathbb{R}^n$ sont "convenable" pour l'intégration ? $\left(\int_A f\right)$

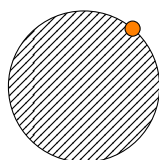
Définition

Si X est un espace métrique et si $A \subset X$, alors le bord de A est $\partial A := \{x \in X \mid \chi_A \text{ n'est pas continue en } x\}$ avec

$$\chi_A(x) \begin{cases} 1 & x \in A \\ 0 & x \notin A \end{cases}$$

C'est à dire, $x \in \partial A$ si et seulement si $\forall \varepsilon > 0$:

$$B(x, \varepsilon) \cap A \neq \emptyset \quad \text{et} \quad B(x, \varepsilon) \cap (X \setminus A) \neq \emptyset$$



$D \in \mathbb{R}^2$

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 $x \in P$): $\tilde{f}(x) \begin{cases} f(x) & x \in A \\ 0 & x \notin A \end{cases}$

$$\int_A f = \int_P \tilde{f}$$

Les discontinuités de $\tilde{f} \subset$ les discontinuités de $f \cup \partial A$, les deux sont négligeables $\implies \int_P \tilde{f}$ 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 $C \geq f(x) \geq -C, \forall x \in A$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \int_A C &\geq \int_A f \geq \int_A (-C) = 0 \\ &= C \int_A 1 = 0 \\ \Rightarrow \int_A f &= 0 \end{aligned}$$

□

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 $A \cup B$: $f = f \cdot \chi_{A \cup B} = f \cdot (\chi_A + \chi_B - \chi_{A \cap B}) = f\chi_A + f\chi_B - f\chi_{A \cap B}$ qui sont trois fonctions admissibles.

$$\begin{aligned} \Rightarrow \int_{A \cup B} f &= \int_{A \cup B} f \cdot \chi_A + \int_{A \cup B} f \cdot \chi_B - \int_{A \cup B} f \cdot \chi_{A \cap B} \\ &= \int_A f + \int_B f - \int_{A \cap B} f \end{aligned}$$

□

6.6 Résumé de la partie 6

Comment calculer les intégrales:

- Intégrales itérées
- Changement de variables, en particulier les coordonnées polaires et coordonnées sphériques.
- L'intégrale de Gauss: $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx$