Mathématiques

Henri LEFEBVRE

 $2~\mathrm{mars}~2018$

Table des matières

1	Analyse dans \mathbb{R} (MT90/MT91/MT12)							
	1.1	Propriétés de $\mathbb R$	4					
	1.2	Suites réelles $\mathbb{N} \to \mathbb{R}$	4					
	1.3	Fonctions réelles $\mathbb{R} \to \mathbb{R}$ (généralités)	5					
	1.4	Dérivation	6					
	1.5	Théorie de la mesure	7					
		1.5.1 Généralités	7					
		1.5.2 Exemples de mesures	7					
	1.6	Intégration	8					
		1.6.1 Définitions	8					
		1.6.2 Propriétés	8					
		1.6.3 Convergence	10					
			10					
			11					
		•	11					
	1.7		11					
			11					
			12					
		· ·	13					
	1.8		14					
	1.9	±	15					
			15					
			16					
	1.10		16					
			16					
			17					
			17					
	1.11		18					
			18					
			19					
	1.12		20					
		•	20					
			21					
2			22					
	2.1	Fonction de plusieurs variables $\mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$						
		2.1.1 Généralités						
			22					
			23					
	2.2	ų.	23					
	2.3		24					
			24					
			25					
	2.4		26					
		2.4.1 Intégrales doubles	26					

	2.4.2 Intégrales triples	26				
	2.4.3 Intégrales curvillignes	2°				
	2.4.4 Intégrales surfaciques	2				
2.5		2				
	2.5.1 Théorème de Stokes-Ampères	2				
	2.5.2 Théorème de Gauss-Ostrogradski	2				
3 Al	lgèbre linéaire (MT23)					
3.1	1	3				
3.2	± ±	3				
	3.2.1 Applications linéaires	3				
	3.2.2 Matrices	3				
3.3	·	3				
	3.3.1 Déterminants	3				
	3.3.2 Systèmes linéaires $Ax = b$	3				
3.4		3				
	3.4.1 Valeurs propres	3				
3.5	1	3				
	3.5.1 Généralités	3				
	3.5.2 Matrices orthogonales	3				
	3.5.3 Matrices symétriques	3				
	3.5.4 Formes quadratiques	3				
4 A1	nalyse numérique (MT09)	3				
4.1		3				
	4.1.1 Algorithme de Gauss	3				
	4.1.2 Factorisation de matrices	3				
4.2	Problèmes de moindres carrées	4				
4.3	Méthodes itératives	4				
	4.3.1 Définitions	4				
	4.3.2 Méthodes de Newton (équation et systèmes non-linéaires)	4				
	4.3.3 Résolution de systèmes linéaires (Jacobi et Gauss-Seidel)	4				
4.4	Interpolation	4				
4.5	Intégration numérique	4				
4.6	Équations différentielles	4				
4.7	Valeurs propres	4				
5 St	atistiques (SY02)	4				
	Éléments de probabilités	4				
5.2		4				
5.3	,	4				
5.4		4				
5.5	·	$\overline{4}$				
5.6		$\overline{4}$				
5.7		4				
5.8	v <u>*</u>	4				
5.9		4				
5.1		4				
5.1		4				
	2 Analyse de la variance	4				
6 O _I 6.1	${f otimisation~(RO03/RO04)} \ {f Algorithmes~de~graphe~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.~.$	4				
6.2		4				
6.3		4				

•	7 Formulaires				
	7.1	Équations différentielles	45		
	7.2	Trigonométrie	45		

Analyse dans \mathbb{R} (MT90/MT91/MT12)

1.1 Propriétés de \mathbb{R}

Structure : $(\mathbb{R}, +, \dot)$ est un corps ordonné

Formule du binôme :

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k} \text{ avec } \binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}, \forall x, y \in \mathbb{R}, \forall n \in \mathbb{N}$$

Produit scalaire : $\langle x, y \rangle = xy, \forall x, y \in \mathbb{R}$

Norme (\mathbb{R}) (valeur avsolue) : $\mathbb{R} \to \mathbb{R}_+, x \to |x| = \begin{cases} x & \text{si } x > 0 \\ -x & \text{sinon} \end{cases}$

Positivité: |x| > 0 et $|x| = 0 \Leftrightarrow x = 0$

Homothétie : |ax| = |a||x|

Inégalité triangulaire : $|x+y| \le |x| + |y|$ Convergence : $f(x) \longrightarrow l \Leftrightarrow |f(x) - l| \longrightarrow 0$

Intervalles: I est un intervalle si $\forall a, b \in I, a < c < b \Rightarrow c \in I$

$$[a,b] = \{x \in \mathbb{R} | a \le x \le b\}$$

$$c \in [a,b] \Leftrightarrow \exists \theta \in [0,1], c = \theta a + (1-\theta)b$$

Densité de \mathbb{Q} :

$$\forall]a,b[\neq\emptyset,\exists\alpha\in\mathbb{Q}\cap]a,b[\text{ et }\exists\beta\in(\mathbb{R}-\mathbb{Q})\cap]a,b[$$

Ensembles bornées : Soit $A \subset \mathbb{R}$

Majoration: $\forall x \in A, x \leq M$ **Minoration**: $\forall x \in A, x \geq m$ **Encadrement**: $\forall x \in A, |x| < M$

Borne supérieur : Plus petit des majorants (s'ils existent)

$$s = \sup A \Leftrightarrow \Big\{ \forall x \in A, x \le s \quad \forall t < s, \exists x \in A \text{ tel que } t < x \Big\}$$

Droite numérique achevée : $\overline{\mathbb{R}} = \mathbb{R} \cup \{\pm \infty\}$

1.2 Suites réelles $\mathbb{N} \to \mathbb{R}$

Définition: $u: \mathbb{N} \to \mathbb{R}, n \mapsto u_n$

Convergence:

$$(U_n) \longrightarrow l, n \longrightarrow \infty \Leftrightarrow (\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \text{ tel que } \forall n \in \mathbb{N}, n > n_0 \Rightarrow |u_n - l| < \varepsilon)$$

Limite infinie:

$$(U_n) \longrightarrow l, n \longrightarrow \infty \Leftrightarrow (\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \text{ tel que } \forall n \in \mathbb{N}, n > n_0 \Rightarrow u_n > \varepsilon)$$

Convergences connues:

$$\lim_{n \to \infty} \frac{k^n}{n!} = 0; \lim_{n \to \infty} \frac{n^{\alpha}}{k^n} = 0; \lim_{n \to \infty} \frac{(\ln \beta)^{\beta}}{n^{\alpha}} = 0$$

Propriétés de convergence : Soient $(u_n)_{n\in\mathbb{N}}$ et $(v_n)_{n\in\mathbb{N}}$ avec $u_n \longrightarrow l$ et $v_n \longrightarrow l'$ quand $n \longrightarrow \infty$

Combinaison: $u_n + \lambda v_n \longrightarrow l + \lambda l'$ quand $n \longrightarrow \infty$

Produit: $u_n v_n \longrightarrow \infty$ quand $n \longrightarrow \infty$

Quotient: Si $l' \neq 0$, $u_n/v_n \longrightarrow l/l'$ quand $n \longrightarrow \infty$

Vers zéro : Si $u_n \longrightarrow 0$ et v_n bornée, alors $u_n v_n \longrightarrow 0$ quand $n \longrightarrow \infty$

Ordre : Si $u_n \leq v_n$ alors $\lim_{n \to \infty} u_n \leq \lim_{n \to \infty} v_n$

Suites adjacentes : (u_n) et (v_n) sont dites adjacentes si et seulement si

 (u_n) est croissante; (v_n) est décroissante; $\lim_{n\to\infty} (v_n-u_n)=0$

Suite arithmétique:

Définition récursive : $u_{n+1} = u_n + r$ Définition générale : $u_n = u_0 + nr$

Somme des termes :

$$\sum_{k=0}^{n-1} u_k = n \frac{u_0 + u_{n-1}}{2}$$

Suite géométrique :

Définition récursive : $u_{n=1} = qu_n$ Définition générale : $u_n = q^n u_0$

Somme des termes :

$$\sum_{k=0}^{n-1} u_k = u_0 \frac{1 - q^n}{1 - q}$$

Suites récurrentes : $u_{n+1} = f(u_n)$

Si $\exists l \in \mathbb{R}$ point fixe de f (i.e. f(l) = l) et f contractancte (i.e. f k-lipschitzienne avec 0 < k < 1) alors $(u_n) \longrightarrow l$

1.3 Fonctions réelles $\mathbb{R} \to \mathbb{R}$ (généralités)

Définition: $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}, x \mapsto f(x)$

Image: $\forall A \subset \mathbb{R}, f(A) = \{y | \exists x \in A, y = f(x)\}$

Image réciproque : $f^{-1}(B) = \{x \in D_f | f(x) \in B\}$

Support: supp $\varphi = \overline{\{x | \varphi(x) \neq 0\}}$

Correspondances : Pour $f: E \to F$

Surjection: $\forall x, x' \in E, f(x) = f(x') \Rightarrow x = x'$

Injection: $\forall y \in F, \exists x \in E \text{ tel que } y = f(x)$

Bijection: $\forall y \in F, \exists ! x \in E \text{ tel que } y = f(x) \text{ (} f \text{ injective et surjective)}$

Composée : $f \circ g(x) = f(g(x))$ Fonction identité : $id : x \mapsto x$

Bijection réciproque : Si f bijective, alors $\exists f^{-1}$ tel que $f \circ f^{-1} = f^{-1} \circ f = id$

Convergence : $f(x) \longrightarrow l, x \longrightarrow a$

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \eta > 0, \forall x \in \Omega, |x - a| < \eta \Rightarrow |f(x) - f(a)| < \varepsilon$$

Limite à droite:

$$\forall \varepsilon > 0, \exists \eta > 0, \forall x \in \Omega, a < x < a + \eta \Rightarrow |f(x) - f(a)| < \varepsilon$$

Caractérisation de la limite (par les suites) :

$$\lim_{x \to a} f(x) = l \Leftrightarrow \left(\forall (x_n)_{n \in \mathbb{N}}, \begin{cases} \lim_{n \to \infty} x_n = a \\ \forall n \in \mathbb{N}, x_n \in \Omega - \{a\} \end{cases} \Rightarrow \lim_{x \to \infty} f(x_n) = l \right)$$

Continuité :

$$\lim_{x \to a} f(x) = f(a)$$

Théorème des valeurs intermediaires (TVI) : Soit $f \in C^0([a,b])$ et $y \in \mathbb{R}$

$$f(a) < y < f(b) \Rightarrow \exists x \in [a, b], f(x) = y$$

Condition de Lipschitz:

$$\exists k \in \mathbb{R}, \forall x, y \in \mathbb{R}, |f(x) - f(y)| < k|x - y|$$

1.4 Dérivation

 $\mathbf{D\acute{e}rivabilit\acute{e}}: f$ est dérivable si et seulement si

$$\exists d \in \mathbb{R}, \text{ tel que } f(x+h) = f(x) + hd + |h|\epsilon(h)$$

Taux de variation:

$$f'(x) = \lim_{h \to 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

Théorème de Rolle : Soit $f \in C^0([a,b])$

$$f(a) = f(b) \Rightarrow \exists c \in [a, b] \text{ tel que } f'(c) = 0$$

Théorème des accroissements finis : Soit $f \in C^0([a,b])$

$$\exists c \in [a, b] \text{ tel que } f'(c) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$$

Formule de Leibniz:

$$(fg)^{(n)} = \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} f^{(k)} g^{(n-k)}$$

Opérations:

$$(f+\lambda g)'=f'+\lambda g', \lambda\in\mathbb{R}; \ \left(\frac{f}{g}\right)'=\frac{f'g-fg'}{g^2}; \ (f\circ g)'=g'\times(f'\circ g)$$

Fonction réciproque :

$$(f^{-1})'(y_0) = \frac{1}{f'(f^{-1}(y_0))}$$

Dérivées connues :

$$(x^q)' = qx^{q-1}, q \in \mathbb{Z}; (e^x)' = e^x; (\ln|x|)' = \frac{1}{x}; (\cos x)' = -\sin x; (\sin x)' = \cos x; (\sqrt{x})' = \frac{1}{2\sqrt{x}}$$

Saut d'une fonction:

$$\sigma_m = f^{(m)}(0^+) - f^{(m)}(0^-), m \ge 0$$

1.5 Théorie de la mesure

1.5.1 Généralités

Fonction indicatrice (ou caractéristique):

$$1_A(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } x \in A \\ 0 & \text{si } x \in /A \end{cases}$$

 σ -algèbre (tribu) : Une famille A de sous-ensemble de X est une tribu si :

- 1. $X \in A$
- 2. A est stable par complémentarité
- 3. A est stable par union dénombrable

Espace mesurable: Ensemble muni d'une tribu (X, A)

Tribu borélienne : Plus petite tribu de $\mathbb R$ contenant tous les intervalles

Mesure: Une mesure μ sur (X,A) est une application de $A \to [0,\infty]$ telle que

- 1. $\mu(\emptyset) = 0$
- 2. Si $(An)n \ge 1$ est une suite dénombrable de A deux à deux disjointes alors : $\mu\left(\bigcup_{n\ge 1}A_n\right) = \sum_{n\ge 1}\mu(A_n)$ $(\sigma\text{-additivit\'e})$

Espace mesuré: Le triplet (X, A, μ) est appelé un espace mesuré Proposition: soit \bar{x} une tribu de X

- 1. Si $A, B \in \bar{x}$ et $A \subset B$ alors $\mu(A) \leq \mu(B)$
- 2. Si $A_1 \subset A_2 \subset ... \subset A_n \subset ..., A_k \in \bar{x}$ alors $\lim_{n \to \infty} A_n = \bigcup_n A_n$ et $\mu(\bigcup_n A_n) = \lim_{n \to \infty} \mu(A_n)$
- 3. Si $A, B \in \bar{x}$ alors $\mu(A \cup B) = \mu(A) + \mu(B) \mu(A \cap B)$

Ensemble négligeable : A est dit négligeable si $\mu(A) = 0$

Proposition vraie presque partout (pp) : Une proposition est dite vraie (μ -)presque partout sur X si elle est vrai sur X E avec $\mu(E) = 0$

Ensemble de mesure nulle : Un sous-ensemble A de \mathbb{R} est dit de mesure nulle si pour tout $\varepsilon > 0$, il existe une suite d'intervalles ouverts et bornés (I_n) telle que :

- 1. $A \subset \bigcup_{i>1} I_i$
- 2. $\sum_{i>1} |I_i| < \varepsilon$

Propositions:

- 1. Tout ensemble dénombrable est de mesure nulle
- 2. Si A est de mesure nulle et $B \subset A$, alors B est de mesure nulle
- 3. Si $A \bigcup_{n \ge 1} A_n$ avec chaque A_n de mesure nulle, alors A est de mesure nulle

Fonction mesurable : $f:(X,\bar{x})\to(\mathbb{R},B)$ est mesurable si $f^{-1}(B)\subset\bar{x}$

1.5.2 Exemples de mesures

Mesure de Lebesgue : Il existe une unique mesure λ sur $(\mathbb{R}, B(\mathbb{R}))$ telle que $\forall I = [a, b]$ borné, $\lambda([a, b]) = \lambda([a, b]) = b - a$

Mesure de Dirac : $\delta_a : T \to \{0,1\}$ avec T une tribu et $\delta_a = \begin{cases} 1 \text{ si } a \in A \\ 0 \text{ si } a \notin A \end{cases}$

Mesure de comptage (cardinal) : Pour un ensemble dénombrable de \mathbb{R} , $\forall n, \mu(\{n\}) = 1$

1.6 Intégration

1.6.1 Définitions

Fonction en escalier : Fonctions constantes sur des intervalles

Intégrale de Riemann : Soit

$$f = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i 1_{I_i}$$

une fonction en escalier, on définit l'intégrale de f par

$$I(f) = \int_{a}^{b} f(t)dt = \sum \alpha_{i}(x_{i+1} - x_{i})$$

Pour une fonction quelconque, s'il existe, pour tout $\varepsilon > 0$, deux fonctions en escalier f_{ε} et F_{ε} telle que $f_{\varepsilon} \leq f \leq F_{\varepsilon}$ et $I(f_{\varepsilon}) - I(f_{\varepsilon}) < \varepsilon$), alors f est dite Riemann-intégrable et on a :

$$\int_{a}^{b} f(t)dt = \sup \{I(g)|g \text{ fonction en escalier et } g \leq f\}$$

Fonction étagée : Fonction dont l'image est constituée d'un nombre fini de valeurs réelles

Théorème : Toute fonction à valeur dans \mathbb{R}^n est limite de fonctions étagées

Intégrale de Lebesgue : Soit

$$f = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i 1_{A_i}$$

une fonction étagée, on définit l'intégrale de f par rapport à la mesure μ par

$$\int_X f d\mu = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu(A_i)$$

et pour $E \subset X$

$$\int_{E} f d\mu = \int_{X} f 1_{E} d\mu$$

Pour f une fonction positive,

$$\int_X f d\mu = \sup \left\{ \int s d\mu | s \text{ \'etag\'ee et } s \leq f \right\}$$

Enfin pour une fonction quelconque, on définit : $f^+ = \max(0, f)$ et $f^- = \max(0, -f)$ de sorte que :

$$\int f d\mu = \int f^+ d\mu + \int f^- d\mu$$

1.6.2 Propriétés

Lien Riemann-Lebesgue : Si f est Riemann-Intégrable, alors f est Lebesgue-intégrable Ensemble de fonctions intégrables (au sens de Lebesgue) :

$$L^p(A) = \left\{ f : \mathbb{R} \to \mathbb{R} | \int_A |f|^p < \infty \right\}$$

Fonctions localement intégrables : $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ Lebesgue-intégrable sur tout intervalle borné $(L^1 \subset L^1_{loc})$ Intégration et dérivation :

$$f(x) = \lim_{h \to 0} \frac{1}{h} \int_{x}^{x+h} f(t)dt$$

Egalité d'intégrales :

$$f \stackrel{pp}{=} g \Leftrightarrow \int f(t)dt = \int g(t)dt$$

Linéarité:

$$\int (f(t) + \lambda g(t))dt = \int f(t)dt + \lambda \int g(t)dt$$

Relation de Chasles: Qui implique aussi $\int_a^b f(t)dt = -\int_b^a f(t)dt$

$$\int_{a}^{b} f(t)dt = \int_{a}^{c} f(t)dt + \int_{c}^{b} f(t)dt$$

Relation d'ordre:

$$f \le g \Leftrightarrow \int f(t)dt \le \int g(t)dt$$

Fonction périodique : Soit f une fonction T-périodique,

$$\int_{0}^{T} f(t)dt = \int_{c}^{c+T} f(t)dt$$

Inégalité triangulaire :

$$\left| \int f(t)dt \right| \le \int |f(t)|dt$$

Cauchy-Schwartz:

$$\left| \int f(t)g(t)dt \right| \leq \sqrt{\int f^2(t)dt \times \int g^2(t)dt}$$

Inégalité de Holder:

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1 \Rightarrow \int f(t)g(t)dt \le \left(\int |f(t)|^p dt\right)^{\frac{1}{p}} \left(\int |g(t)|^q dt\right)^{\frac{1}{q}}$$

Théorème de la moyenne :

$$\forall x \in [a, b], m \le f \le M, \Rightarrow m \le \frac{1}{b - a} \int_a^b f(t)dt \le M$$

Inégalité de la movenne :

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sup_{x \in [a,b]} |f(x)| \times \int_a^b |g(x)|dx$$

Intégrale sur un ensemble négligable : Soit μ une mesure alors

$$\mu(E) = 0 \Rightarrow \int_{E} f d\mu = 0$$

Théorème fondamental:

$$f(x) = f(a) + \int_{a}^{x} f'(t)dt$$

Intégration par partie (IPP):

$$\int_{a}^{b} u'(t)v(t)dt = [u(t)v(t)]_{a}^{b} - \int_{a}^{b} u(t)v'(t)dt$$

Changement de variable :

$$\int_a^b f(x) dx \stackrel{x=u(t)}{=} \int_{u^{-1}(a)}^{u^{-1}(b)} f(u(t)) u'(t) dt$$

Propositions sur l'intégrabilité :

- f monotone $\Rightarrow f$ Riemann-intégrable
- f continue $\Rightarrow f$ Riemann-intégrable
- f pp-continue et bornée $\Rightarrow f$ Riemann-intégrable
- f pp-continue $\Rightarrow f$ Lebesgue-intégrable
- |f| < g, g Lebesgue-intégrable $\Rightarrow f$ Lebesgue-intégrable
- f Lebesgue-intégrable $\Leftrightarrow |f|$ Lebesgue-intégrable

1.6.3 Convergence

Convergence (Riemann):

$$f_n \stackrel{unif}{\longrightarrow} f \Rightarrow \int f_n(t)dt \stackrel{unif}{\longrightarrow} \int f(t)dt$$

Théorème de convergence monotone (Beppo-Levi) :

$$\begin{cases} (f_n) \text{ suite croissante de fonction} \\ f_n \longrightarrow f, n \longrightarrow \infty \end{cases} \Leftrightarrow \int f_n \longrightarrow \int f, n \longrightarrow \infty$$

Théorème de convergence dominée :

$$\begin{cases} f_n \xrightarrow{pp} f \\ |f_n| < g, g \in L^1 \end{cases} \Rightarrow \int f_n \longrightarrow \int f \left(\text{et même} : \int |f_n - f| \longrightarrow 0 \right)$$

Inversion somme-integrale:

$$(f_n)$$
 suite de fonction positive $\Rightarrow \int \sum_{n=0}^{\infty} f_n(x) dx = \sum_{n=0}^{\infty} \int f_n(x) dx$

Théorème de Fubini:

$$f \in L^1 \Rightarrow \iint f(x,y)dxdy = \int \left(\int f(x,y)dx\right)dy$$

Théorème de Fubini-Tonnelle :

$$f \ge 0 \Rightarrow \iint f(x,y) dx dy = \int \left(\int f(x,y) dx \right) dy$$

Définition : intégrale de fonction discontinue, intégrale sur un intervalle non bornée, etc.

Intégrales Riemann-impropre de références :

$$\int_0^1 \frac{dt}{t^{\alpha}} \text{ converge si } \alpha < 1; \int_1^{\infty} \frac{dt}{t^{\alpha}} \text{ converge si } \alpha > 1; \int_0^1 \ln t dt = -1$$

Riemann-impropre et Lebesgue : Si f est Riemann-intégrable au sens impropre et de signe constant alors f est Lebesgue-intégrable

1.6.4 Intégrale de Riemann-Stieltjes

Définition : Si α est une fonction croissante, alors elle définit une mesure. On appelle intégrale de Riemann-Stieltjes l'intégrale par rapport à cette mesure : $\int f(x)d\alpha(x)$ et on a :

$$\alpha([a,b]) = \alpha(b^+) - \alpha(a^-)$$

$$\alpha([a,b[) = \alpha(b^-) - \alpha(a^-)$$

$$\alpha(]a,b[) = \alpha(b^-) - \alpha(a^+)$$

$$\alpha(]a,b]) = \alpha(b^+) - \alpha(a^+)$$

Calcul:

$$\int f(x)d\alpha(x) = \int f(x)\alpha'(x)dx$$

1.6.5 Fonctions définies par une intégrale

Définition: Soit $f:(x,t) \to f(x,t)$, si f est continue en t pour presque-tout x et $|f(t,x)| \le g(x)$, $g \in L^1$ alors la fonction suivante est défini et est continue

 $F(t) = \int f(t, x) dx$

Dérivabilité : Si $\frac{\partial f}{\partial t}(x,t)$ existe et est continue et $\left|\frac{\partial f}{\partial x}(x,t)\right| < g(x), g \in L^1$ alors F est dérivable et

$$\frac{dF}{dt}(t) = \int \frac{\partial f}{\partial t}(t, x) dx$$

Formule:

$$\begin{split} F(t) &= \int_{[u(t),v(t)]} f(x,t) dx \\ \frac{dF}{dt}(t) &= f(t,v(t)) \frac{dv(t)}{dt} + f(t,u(t)) \frac{du(t)}{dt} + \int_{[u(t),v(t)]} \frac{\partial f}{\partial t}(x,t) dx \end{split}$$

1.6.6 Introduction au calcul des variations

Problème de variation : Trouver u^* telle que

$$u^* = \min_{u \in K} J(u) \text{ avec } J(u) = \int_{\alpha}^{\beta} \varphi(u, \dot{u}, t) dt$$

Équation d'Euler-Lagrange : u solution du problème de variation, alors

$$\frac{\partial}{\partial u}\varphi(u,\dot{u},t) - \frac{d}{dt}\left[\frac{\partial}{\partial \dot{u}}\varphi(u,\dot{u},t)\right] = 0$$

Intégrale première d'Euler-Lagrange : $\varphi(u, \dot{u}, t) = \varphi(u, \dot{u})$

$$\varphi(u, \dot{u}) = \left[\frac{\partial}{\partial \dot{u}}\varphi(u, \dot{u})\right]\dot{u} + k, k \in \mathbb{R}$$

Condition aux limites:

— Deux extrémités fixes : $u(\alpha) = a$ et $u(\beta) = b$

— Une extrémité libre : $u(\alpha) = a$ et $\frac{\partial}{\partial u} \varphi(u(\beta), \dot{u}(\beta), \beta) = 0$

— Deux extrémités libres : $\frac{\partial}{\partial \dot{u}} \varphi(u(\alpha), \dot{u}(\alpha), \alpha) = 0$ et $\frac{\partial}{\partial \dot{u}} \varphi(u(\beta), \dot{u}(\beta), \beta) = 0$

1.7 Séries dans \mathbb{R}

1.7.1 Généralités

Condition nécessaire de convergence :

$$\sum_{n>0} u_n \text{ converge} \Rightarrow u_n \longrightarrow 0$$

Espace vectoriel : L'espace des séries convergentes est un espace vectoriel Critère de Cauchy :

$$\sum u_n \text{ converge} \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N}, \forall n > N, \forall p \in \mathbb{N}, \left| \sum_{k=n+1}^{n+p} \right| < \varepsilon$$

Règle de Riemann: Si $\forall n \in \mathbb{N}, u_n > 0$ et $n^{\alpha}u_n$ majoré pour $\alpha > 1$ alors $\sum u_n$ converge **Règle de d'Alembert**: Si $\forall n \in \mathbb{N}, u_n > 0$ et $\frac{u_{n+1}}{u_n} \longrightarrow l$ avec l < 1 alors $\sum u_n$ converge **Séries géométrique**:

$$\sum_{n\geq 0} aq^n = a\frac{1}{1-q}$$

Séries de Riemann:

$$\sum_{n>1} \frac{1}{n^{\alpha}} \text{ CV } \Leftrightarrow \alpha > 1$$

Série exponentielle:

$$\sum_{n\geq 0} \frac{z^n}{n!} = e^z, z \in \mathbb{C}$$

1.7.2 Séries de Taylor

Formule générale :

$$f(x) = \sum_{n \ge 0} f^{(n)}(x_0) \frac{(x - x_0)^n}{n!}$$

Formule de Taylor-Lagrange:

$$f(x_0 + h) = \sum_{k=0}^{n} \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} h^k + \frac{f^{(n+1)}(x_0 + \theta h)}{(n+1)!} h^{n+1}, \theta \in [0, 1]$$

Formule de Taylor-Young:

$$f(x_0 + h) = \sum_{k=0}^{n} \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} h^k + h^n \epsilon(h), \epsilon(h) \longrightarrow \infty, h \longrightarrow \infty$$

Séries connues :

Équivalence :

$$(1+x)^{\alpha} = 1 + \alpha \frac{x}{1!} + \dots + \alpha(\alpha - 1) \dots (\alpha - n - 1) \frac{x^n}{n!} + o(x^n)$$

$$e^x = 1 + \frac{x}{1!} + \dots + \frac{x^n}{n!} + o(x^n)$$

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

$$\sin x = x - \frac{x^3}{3!} + \dots + (-1)^{2p-1} \frac{x^{2p-1}}{(2p-1)} + o(x^{2p})$$

$$\tan x = x + \frac{1}{3}x + \frac{2}{15}x^5 + o(x^6)$$

$$\ln(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} + \dots + (-1)^n \frac{x^{n+1}}{n+1} + o(x^{n+1})$$

Infiniment petit : f est un infiniment petit au voisinage de a si $\lim_{x\to a} f(x) = 0$ Infiniment grand : f est un infiniment grand au voisinage de a si $\lim_{x\to a} |f(x)| = +\infty$ Ordre d'un infiniment petit : f et g sont dit de même ordre si $\lim_{x\to a} \frac{f(x)}{g(x)} \in \mathbb{R}^*$ f est d'ordre p si f et $(x-a)^p$ sont du même ordre

$$f \sim g \Leftrightarrow \lim_{x \to a} \frac{f(x)}{g(x)} = 1$$

Développements limités :

f admet un DL à l'ordre n au voisinage de a si

$$\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \text{ tel que } f(a+h) = \alpha_0 + \alpha_1 h + \dots + \alpha_n h^n + h^n \epsilon(n), \epsilon(h) \longrightarrow 0, h \longrightarrow 0$$

f admet un DL à l'ordre n au voisinage de $+\infty$ si

$$\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \text{ tel que } f(x) = \alpha_0 + \frac{\alpha_1}{x} + \dots + \frac{\alpha_n}{x^n} + \frac{1}{x^n} \epsilon \left(\frac{1}{x}\right)$$

Le DL d'une fonction paire (resp. impaire) ne contient que des termes de puissances paire (resp. impaire).

 $\textbf{Op\'erations sur les DL} \,: \text{Soient} \,\, f \,\, \text{et} \,\, g \,\, \text{avec} \,\, \begin{cases} f(a+h) = P(h) + h^n \epsilon_1(h) \\ g(a+h) = Q(h) + h^n \epsilon_2(h) \end{cases}$

Combinaison : $f(a+h) + \lambda g(a+h) = P(h) + \lambda Q(h) + \epsilon(h)$

Produit : $fg(a+h) = PQ(a+h) + h^n \epsilon(h)$ tronqué à l'odre n

Quotient : $\frac{f(a+h)}{g(a+h)}$ = quotient de P(h) par Q(h) suivant les puissances croissantes

Primitivisation: Si F' = f avec $f(a+h) = \sum \alpha_i h^i$ alors $F(a+h) = \sum \alpha_i \frac{h^{i+1}}{i+1}$

Étude locale d'une courbe : Soit x_0 tel que $f'(x_0) = 0$

 $f''(x_0) > 0$ alors la courbe est au dessus de la tangente et x_0 réalise un minimum locale

 $f''(x_0) < 0$ alors la courbe est en dessous de la tangente et x_0 réalise un maximum locale

 $f''(x_0) = 0$ alors x_0 est un point d'inflexion

1.7.3 Séries de Fourier

Dans la base $(e^{in\omega x})_{n\in\mathbb{Z}}$

Série de Fourier : $(e^{in\omega x})_{n\in\mathbb{Z}}$ avec $\omega=\frac{2\pi}{T}$ est une base de l'espace des fonctions T-périodiques, alors pour tout f, fonction T-périodique, on a :

$$f(x) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n e^{in\omega x}$$
 avec $c_n = (f|e^{in\omega \cdot}) = \frac{1}{T} \int f(x)e^{-in\omega x} dx$

Egalité de Parsseval : (égalité de la norme)

$$||f||_2^2 = \sum_{n \in \mathbb{Z}} |c_n|^2$$

Dans la base $(\cos n\omega x, \sin n\omega x)_{n\in\mathbb{N}}$

Série de Fourier : Soit f une fonction T-périodique, on a

$$f(x) = a_0 + \sum_{n \ge 1} (a_n \cos n\omega x + b_n \sin n\omega x)$$

$$a_0 = \frac{1}{T} \int_0^T f(x) dx$$
; $a_n = \frac{1}{T} \int_0^T f(x) \cos n\omega x dx$; $b_n = \frac{1}{T} \int_0^T f(x) \sin n\omega x dx$

Egalité de Parsseval : (égalité de la norme)

$$||f||_2^2 = a_0^2 + \frac{1}{2} \sum_{n>1} (a_n^2 + b_n^2)$$

Autres

Convergence:

$$f \in L^2(0,T), f(x) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n(f)e^{in\omega x}$$

$$f \in L^1(0,T), c_n(f) \longrightarrow 0, n \longrightarrow \infty$$

Théorème de Dirichlet (convergence ponctuelle) :

$$f \in C^1 \Rightarrow SF(f)(x_0) \xrightarrow{unif} f(x_0)$$

$$f \in CM^1 \Rightarrow SF(f)(x_0) \longrightarrow \frac{f(x_0^-) + f(x_0^+)}{2}$$

Série de Fourier d'une distribution

Définition:

$$T = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n e^{in\omega x}$$
 avec $c_n = \frac{1}{a} < T, e^{-in\omega s} >$

Convergence : La série de Fourier d'une distribution converge vers la distribution (au sens des distributions) Convergence d'une série trigonométrique dans \mathcal{D}' :

$$\sum c_n e^{in\omega s}$$
 converge dans $\mathcal{D}' \Leftrightarrow |c_n| \leq A|n|^p$ (suite à croissance lente)

1.8 Le corps $\mathbb C$

Définition:

$$\mathbb{C} = \{a + ib | a, b \in \mathbb{R} \text{ et } i^2 = -1\}$$

Partie réelle et imaginaire :

$$Re(a+ib) = a$$
 et $Im(a+ib) = b$

Module et argument :

$$|z| = \sqrt{a^2 + b^2}$$
 et $\arg z = \tan \frac{b}{a}$

Écriture d'un nombre complexe : $\forall z \in \mathbb{C}, \exists a, b, r, \theta \in \mathbb{R}$ tel que

$$z = a + ib = re^{i\theta} = r(\cos\theta + i\sin\theta)$$
 avec $r = |z|$ et $\theta = \arg z$

Conjugaison : Soi z = a + ib alors $\bar{z} = a - ib$ et

$$\overline{z_1 + z_2} = \overline{z_1} + \overline{z_2}; \ \overline{z_1.z_2} = \overline{z_1}.\overline{z_2}; \ \overline{\left(\frac{1}{z}\right)} = \frac{1}{\overline{z}}; \ \overline{\overline{z}} = z$$

$$z + \overline{z} = 2 \times Re(z)$$
; $z - \overline{z} = 2i \times Im(z)$

Calcul avec les modules :

$$z\bar{z} = |z|^2$$
; $\left|\frac{z_1}{z_2}\right| = \frac{|z_1|}{|z_2|}$; $|z_1 z_2| = |z_1||z_2|$; $|z| = |\bar{z}|$

Calcul avec les arguments :

$$\arg(z_1 z_2) = \arg(z_1) + \arg(z_2)[2\pi]; \arg\left(\frac{1}{z}\right) = -\arg(z)$$

Formule de Moivre:

$$(\cos\theta + i\sin\theta)^n = \cos n\theta + i\sin n\theta$$

Formules d'Euler:

$$\cos x = \frac{e^{ix} + e^{-ix}}{2}$$
; $\sin x = \frac{e^{ix} - e^{-ix}}{2i}$

Théorème de D'Alembert-Gauss : Toute équation algébrique de $\mathbb C$ admet au moins une solution dans $\mathbb C$ Racine n-ième :

$$z^{n} = \alpha \Leftrightarrow \begin{cases} |z| = |\alpha|^{\frac{1}{n}} \\ \arg z = \frac{\arg \alpha}{n} + \frac{2k\pi}{n}, k \in [0, n-1] \end{cases}$$

Racine complexe d'une équation du second degrée : $az^2 + bz + c = 0$

$$\delta^2 = b^2 - 4ac$$
 alors $z = \frac{-b \pm \delta}{2a}$

Polynomes premiers : Les seuls polynômes premier de $\mathbb{C}[X]$ sont les polynomes constants, ceux de degré 1 et ceux de degré 2 qui n'ont pas de racine réelles

Multiplicité d'une racine : Soit P un polynôme de $\mathbb{C}[X]$

$$r$$
 de multiplicité $m \Leftrightarrow P(r) = P'(r) = \cdots = P^{(n-1)}(r) = 0$ et $P^{(m)}(r) \neq 0$

Partie entière d'une fraction rationnelle : Soit $F=P/Q\in\mathbb{C}(X)$ on peut décomposer F de façon unique tel que $F=E+\frac{P_0}{Q}$ avec, ou $P_0=0$ ou $deg(P_0)< deg(Q)$

Décomposition en élément simple dans $\mathbb{C}(X)$: Soit F = P/Q

Objectif : écrire F sous la forme $F=P^*+S$ où P^* est un polynôme et S une somme d'éléments simples :

Si deg(P) < deg(Q) alors $P^* = 0$

Sinon effectuer la division euclidienne

Décomposer Q en produit de facteur premier

Règles de décomposition dont les constantes a,b,c,d,\ldots sont à déterminer :

$$\frac{N(x)}{(x-1)(x-2)} = \frac{a}{x-1} + \frac{b}{x-2}$$

$$\frac{N(x)}{(x-1)^3(x-2)^2} = \frac{a}{x-1} + \frac{b}{(x-1)^2} + \frac{c}{(x-1)^3} + \frac{d}{x-2} + \frac{e}{(x-2)^2}$$

$$\frac{N(x)}{(x-1)(x^2+1)} = \frac{a}{x-1} + \frac{bx+c}{x^2+1}$$

1.9 Distributions

1.9.1 Fonctions test ou de base : \mathcal{D}

Définition : $\varphi : \mathbb{R} \to \mathbb{C}$ est dite fonctio test si elle est à support borné et $\varphi \in C^{\infty}$

Exemple:
$$\varphi(x) = \begin{cases} exp\left(-\frac{1}{1-x^2}\right) & \text{si } |x| < 1\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Propriétés de \mathcal{D} :

- 1. \mathcal{D} est un espace vectoriel (car supp $(\varphi + \psi) \subset \text{supp }(\varphi) \cup \text{supp }(\psi)$)
- 2. $\varphi, \psi \in \mathcal{D} \Rightarrow \varphi \psi \in \mathcal{D} \text{ (car supp } (\varphi \psi) \subset \text{supp } (\varphi) \cap \text{supp } (\psi))$
- 3. $\varphi \in \mathcal{D}$ et $f \in L^1 \Rightarrow \psi(x) = \varphi * f(x) \in \mathcal{D}$
- 4. D ne peut pas être muni d'une norme de sorte qu'il soit complet (c-a-d où toute suite convergente est de Cauchy)

Proposition : $f \in C_k^0$ peut-être approché par une fonction test $\varphi \in \mathcal{D}$ uniformement convergence dans \mathcal{D} :

$$\varphi_n \xrightarrow{\mathcal{D}} \varphi \Leftrightarrow \begin{cases} \sup \varphi_n \subset K = [a, b], \forall n \geq 1 \\ \varphi_n^{(k)} \xrightarrow{unif} \varphi^{(k)} \end{cases}$$

Proposition: $f \in L^1_loc$ et $\forall \varphi \in \mathcal{D}$ on a $\int f\varphi = 0 \Rightarrow f \stackrel{pp}{=} 0$

1.9.2 Distibutions : \mathcal{D}'

Définition: $T \in \mathcal{D}' \Leftrightarrow T : \mathcal{D} \to \mathbb{R}, \varphi \mapsto T(\varphi) \stackrel{notation}{=} \langle T, \varphi \rangle$ tel que T soit

1. Linéaire : $< T, \varphi + \psi > = < T, \varphi > + < T, \psi >$

2. Continue: $\varphi \xrightarrow{\mathcal{D}} \varphi \Rightarrow \langle T, \varphi_n \rangle \longrightarrow \langle T, \varphi \rangle$

Addition : $< T + S, \varphi > = < T, \varphi > + < S, \varphi >$

Multiplication : $\langle \lambda T, \varphi \rangle = \lambda \langle T, \varphi \rangle$

Convergence dans \mathcal{D}' :

$$T_n \xrightarrow{\mathcal{D}'} T \Leftrightarrow < T_n, \varphi > \longrightarrow < T, \varphi >, \forall \varphi \in \mathcal{D}$$

Distribution régulière :

$$f \in L^1_{loc}, \langle T_f, \varphi \rangle = \int f(x)\varphi(x)dx, \forall \varphi \in \mathcal{D}$$

Distribution singulière:

$$f \in L^1_{loc}, \langle \delta, \varphi \rangle = \varphi(0), \forall \varphi \in \mathcal{D}$$

Peigne de Dirac : $\Delta_a = \sum_{e \mathbb{Z}} \delta_{na}$, a fixé

Opérations :

Translation : $\tau_a f(x) = f(x-a), \langle T_{\tau_a f}, \varphi \rangle = \langle T_f, \tau_{-a} \varphi \rangle$

Homothétie: $T_{f(a.)}, < T_{f(a.)}, \varphi > = \frac{1}{|a|} < T_f, \varphi\left(\frac{\cdot}{a}\right) >$

Transposition: $\check{f}(x) = f(-x), \langle T_{\check{f}}, \varphi \rangle = \langle T_f, \check{\varphi} \rangle$

Produit: On peut avoir $T, S \in \mathcal{D}'$ sans $TS \in \mathcal{D}'$, en revanche,

 $\forall f, g \in L^1_{loc}, \langle gf, \varphi \rangle = \langle f, g\varphi \rangle$

Dérivation : $< T', \varphi > = - < T, \varphi' >$

Dérivation k-ième : $< T^{(k)}, \varphi > = (-1)^k < T, \varphi^{(k)} >$

Dérivation d'une fonction discontinue à l'origine : $(T_f)' = \sigma_0 \delta + T_{f'}$

Support d'une distribution : supp $T_f = \text{supp } f$

Valeur principale de Cauchy:

$$vp \int_{-A}^{A} \frac{dx}{x} = \lim_{\varepsilon \to 0} \left\{ \int_{-A}^{-\varepsilon} \frac{dx}{x} + \int_{\varepsilon}^{A} \frac{dx}{x} \right\} = 0$$

Distribution $vp\frac{1}{x}$:

$$< vp \frac{1}{x}, \varphi > = vp \int \frac{\varphi(x)}{x} dx$$

1.10 Convolution

1.10.1 Convolution de fonction

Définition sur \mathbb{R} :

$$f * g(x) = \int f(x-t)g(t)dt$$

Convolution sur \mathbb{R}_+ :

$$\begin{cases} \operatorname{supp} \, f \subset \mathbb{R}_+ \\ \operatorname{supp} \, g \subset \mathbb{R}_+ \end{cases} \Rightarrow f * g(x) = \int_0^x f(x-t)g(t)dt$$

Support:

$$\mathrm{supp}\ f*g\subset\mathrm{supp}\ f+\mathrm{supp}\ g$$

Propriétés: Le produit de convolution est commutatif, ditributif et associatif

Convolution bornée :

$$f,g \in L^1 \Rightarrow ||f * g||_1 \leq ||f||_1.||g||_1$$
 et $f * g$ définit presque partout $f,g \in L^2 \Rightarrow ||f * g||_{\infty} \leq ||f||_2.||g||_2$ et $f * g$ partout définit $f \in L^1, g \in L^2 \Rightarrow ||f * g||_2 < ||f||_1.||g||_2$ et $f * g$ définit presque partout

Valeur moyenne d'une fonction:

$$m = \frac{1}{2h}f * 1_{[-h,h]}(x)$$

1.10.2 Convolution de suite

Définition:

$$u * v(n) = v * u(n) = \sum_{k \in \mathbb{N}} u(n-k)v(k), n \in \mathbb{N}$$

1.10.3 Convolution de distribution et algèbre dans \mathcal{D}'_{+}

Produit tensoriel: Pour $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ et $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$

$$f \otimes q(x,y) = f(x)q(y)$$

Définition: Soit $T, S \in \mathcal{D}'$

$$< T * S, \varphi > = < T, < S, \tau_{-u}\varphi > > = < T \otimes S, \varphi(x+y) >, \forall \varphi \in \mathcal{D}$$

Dérivation :

$$(T*S)' = T*S' = T'*S$$

Existence: Le produit T * S a un sens si les supports A et B de T et S sont tels que $x \in A$, $y \in B$, x + y ne puisse être borné que si x et y restent bornées tous les deux. Il est alors commutatif.

Proposition : Si l'une au moins de T et S est à support bornée alors T*S existe. L'ensemble des distributions à support bornée est noté \mathcal{E}'

Proposition: Si T et S ont leur support limités à gauche (ou à droite) alors T*S existe (i.e. $\exists a \in \mathbb{R}$, tel que supp $T \subset [a, \infty[)$

 D'_+ : Ensemble des distributions à support dans \mathbb{R}_+ est noté \mathcal{D}'_+ ($\subset \mathcal{D}$)

$$T \in \mathcal{D}'_+ \Leftrightarrow \forall \varphi \in \mathcal{D} \text{ tel que supp } \varphi \subset \mathbb{R}_-, \langle T, \varphi \rangle = 0$$

Associativité:

$$T, S \in \mathcal{D}'_{+} \Rightarrow (T * S) * V = T * (S * V)$$

Algèbre de convolution \mathcal{D}'_+ :

1. Le produit de convolution est une loi de composition interne

$$T, S \in \mathcal{D}'_{+} \Rightarrow T * S \in \mathcal{D}'_{+}$$

- 2. D'_{+} est un espace vectoriel
- 3. δ élément neutre

$$T*\delta=T$$

4. Soit $T \in \mathcal{D}'_+$, on dit que $S \in \mathcal{D}'_+$ est un élement inverse de T si $T * S = \delta$ et on note $S = t^{*-1}$

Formule pour Heavyside : $Y^{*2} = xY(x)$ et pour $n \ge 2$

$$Y^{*n} = \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}Y(x)$$

Résolution d'équation différentielle à coefficient constant : Soit D un opérateur différentiel tel que

$$D = a_n \frac{d^n}{dt^n} + \dots + a_1 \frac{d}{dt} + a_0$$

Alors pour résoudre l'équation DT = S:

- 1. Résoudre $DE = \delta$
- 2. Solution générale : T = S * E

Inversion type:

$$\left(\delta^{(n)} + a_1 \delta^{(n-1)} + \dots + a_{n-1} \delta' + a_n \delta\right)^{*-1} = Yz$$

avec z solution de

$$\begin{cases} z^{(n)} + a_1 z^{(n-1)} + \dots + a_{n-1} z' + a_n z = 0 \\ z(0) = z'(0) = \dots = z^{(n-2)}(0) = 0 \\ z^{(n-1)}(0) = 1 \end{cases}$$

1.11 Transformées de Fourier

1.11.1 Fonctions

Définition:

$$\mathcal{F}(f)(\xi) = \hat{f}(\xi) = \int_{\mathbb{R}} f(x)e^{-i\xi x} dx$$

Transformée conjuguée :

$$(\overline{\mathcal{F}})(\xi) = \int_{\mathbb{R}} f(x)e^{i\xi x}dx$$

Inversion: Si $f \in L^1(\mathbb{R})$ alors

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{\mathbb{R}} \hat{f}(\xi) e^{i\xi x} d\xi, x - pp$$

Propriétés sur \hat{f} :

1. \hat{f} est continue et bornée sur \mathbb{R}

2.

$$\lim_{|\xi| \to \infty} \hat{f}(\xi) = 0$$

Propriétés:

1. 3.

$$\widehat{(\tau_{x_0}f)} = e^{-ix_0\xi}$$

$$\widehat{(e^{i\xi_0x}f)} = \tau_{\xi_0}\widehat{f}$$

$$2\pi\widehat{(f\cdot g)} = \widehat{f} * \widehat{g}$$

2. 4.

$$\widehat{(f^{(n)})} = (i\xi)^n \hat{f}$$

$$\widehat{\mathcal{FF}} f = \overline{\mathcal{F}} \mathcal{F} f = 2\pi f \text{ pour } x - pp$$

$$\widehat{\widehat{f}} = 2\pi \check{f}$$

$$\widehat{\widehat{f}} = 2\pi \check{f}$$

1.11.2 Distributions

Distributions tempérées

Décroissance rapide (DR): f décroit plus vite que toute puissance de 1/|x|

$$f \in DR \Leftrightarrow \forall p \in \mathbb{N}, x^p f(x) \longrightarrow 0, x \longrightarrow \pm \infty$$

Proposition:

$$f \in L^1_{loc}(\mathbb{R}) \cap DR \Rightarrow \forall p \in \mathbb{N}, x^p f(x) \in L^1(\mathbb{R})$$

Espace de fonction test : $S : \mathbb{R} \to \mathbb{C}$ tel que

- 1. $f \in C^{\infty}$
- 2. $f^{(n)} \in DR, \forall n \in \mathbb{N}$

Propriétés de S:

- 1. S est un \mathbb{C} -espace vectoriel
- 2. $\mathcal{D} \subset S \subset L^P$
- 3. $\varphi \in S \Rightarrow \hat{\varphi} \in S$
- 4. $\varphi \in S$ et $P \in \mathcal{P}_n \Rightarrow \varphi P \in S$
- 5. $f, g \in S \Rightarrow fg \in S$
- 6. $\varphi \in S \Rightarrow \varphi' \in S$
- 7. $f, g \in S \Rightarrow f * g \in S$
- 8. $f \in S \Rightarrow x^p f^{(q)}$ bornée et sommable

Convergence dans S:

$$\varphi_n \xrightarrow{S} 0 \Leftrightarrow \sup_{x \in \mathbb{R}} |\varphi_n^{(p)} x^q| \longrightarrow 0, n \longrightarrow \infty, \forall p, q \in \mathbb{N}$$

Propriétés de convergence :

$$\varphi_n \xrightarrow{S} \Rightarrow \begin{cases} \varphi_n' \xrightarrow{S} 0 \\ P\varphi_n \xrightarrow{S} 0 \text{ avec } P \in \mathcal{P}_n \\ \varphi_n \xrightarrow{L^1} 0 \\ \widehat{\varphi_n} \xrightarrow{S} 0 \end{cases}$$

Espace des distributions tempérées $S': T: S \to \mathbb{C}, \varphi \mapsto \langle T, \varphi \rangle$

- 1. linéaire : < T, $\varphi + \mu \psi > = < T, \varphi > + \mu < T, \psi >$
- 2. continue: $\varphi_n \xrightarrow{S} \Rightarrow \langle T, \varphi_n \rangle \longrightarrow 0$

Convergence dans S':

$$T_n \xrightarrow{S'} T \Leftrightarrow < T_n, \varphi > \longrightarrow < T, \varphi >, \varphi \in S$$

Fonction à croissance lente $(CL): f: \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{C}$

$$f \in CL \Leftrightarrow |f(x)| \le A|x|^p, |x| \longrightarrow \infty$$

Proposition: Toute fonction à croissance lente définit une distribution tempérée

Transformée de Fourier dans S

Définition:

$$<\widehat{T}, \varphi> = < T, \widehat{\varphi}>, \forall \varphi \in S$$

Propriétés:

1. 3.

$$(\widehat{T})^{(n)} = (\widehat{-ix})^n T)$$

$$\widehat{\widehat{T}} = 2\pi \widecheck{T}$$

$$\widehat{T}^{(n)} = (i\xi)^n \widehat{T}$$
4.

2. $\hat{1} = 2\pi\delta$ $\widehat{t^n} = \frac{1}{(-i)^n} \delta^{(n)}$ $\tau_a \widehat{T} = (\widehat{e^{ixa}T})$

$$\tau_a \widehat{T} = \widehat{(e^{ixa}T)}$$

$$\widehat{(\tau_a T)} = e^{-i\xi a} \widehat{T}$$

$$\widehat{\delta_a}(\xi) = e^{-ia\xi}$$

Transformées de Laplace 1.12

1.12.1**Fonctions**

Définition:

$$\tilde{f}(s) = \mathcal{L}f(s) = \int_0^\infty f(x)e^{-sx}dx$$

Théorème : \tilde{f} est holomorphe et

$$\frac{d^k}{ds^k}\tilde{f}(s) = \int_0^\infty f(x)(-x)^k e^{-sx} dx, \forall k \in \mathbb{N}$$

Théorème: Si F est une fonction analytique dans le demi-plan complexe $z \in \mathbb{C}|Re(z) > \eta 0$, et si, en tant que fonction de $\eta = Im(z)$, F est intégrable, alors elle est la transformée de Laplace d'une fonction continue telle que

$$f(x) = \frac{1}{2i\pi} \int_{\xi - i\infty}^{\xi + i\infty} f(x)e^{zx}dz$$

Théorème : Si les transformées de Laplace coïncides pour un Re(s) assez grand alors f=gExemples:

2. 1. $\widetilde{Y(x)e^{ax}} = \frac{1}{e-a}$ $\widetilde{Y(x)}x^a = \frac{\Gamma(a+1)}{a^{a+1}}$

Propriétés:

1. 5. $\mathcal{L}(e^{-at}f(t)) = \tilde{s}(s+a)$ $\mathcal{L}\left(\frac{f(t)}{t}\right) = \int_0^s \tilde{f}(p)dp$ 2.

 $\mathcal{L}(f^{(n)}(t)) = s^n \tilde{f}(s) - s^{n-1} f(0) - \dots - f^{(n-1)}(0)$ 6.

 $\mathcal{L}(f*q) = \tilde{f}.\tilde{q}$ 3.

 $\mathcal{L}\left(\int_{0}^{t} f(u)du\right) = \frac{\tilde{f}(s)}{s}$ 7. Si f est T-périodique, alors 4.

 $\mathcal{L}(f)(s) = \frac{\int_0^T f(t)e^{-st}dt}{1 - e^{-st}}$ $\mathcal{L}(tf(t)) = -\tilde{f}'(s)$

Transformée inverse :

1. Linéarité: $\mathcal{L}^{-1}(a\tilde{f} + b\tilde{g}) = a\mathcal{L}^{-1}(\tilde{f}) + b\mathcal{L}^{-1}(\tilde{g}) = af + bg$

2. Translation : $\mathcal{L}^{-1}(\tilde{f}(s-a)) = e^{at}f(t)$

3. Modulation : $\mathcal{L}^{-1}(e^{-as}\tilde{f}(s)) = \begin{cases} f(t-a), & \text{si } t > a \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$

4. Changement d'échelle : $\mathcal{L}^{-1}(\tilde{f}(ks)) = \frac{1}{k}f\left(\frac{1}{k}\right)$

5. Dérivée : $\mathcal{L}^{-1}(\tilde{f}^{(k)}(s)) = (-1)^k t^k f(t)$

6. Intégrale : $\mathcal{L}^{-1}\left(\int_0^\infty \tilde{f}(s)ds\right) = \frac{f(t)}{t}Y(t)$

7. Multiplication par $s: \mathcal{L}^{-1}(sf(s)) = f'(t) + f(0)\delta$

Théorèmes taubériens :

$$\lim_{t\to 0} f(t) = \lim_{s\to \infty} s\tilde{f}(s)$$

$$\lim_{t \to \infty} f(t) = \lim_{s \to 0} s\tilde{f}(s)$$

1.12.2 Distributions

 $\mathbf{D\acute{e}finition}\,:T\in\mathcal{D}'_{+}$

$$\mathcal{L}(T) = \tilde{T} = \langle T, e^{-st} \rangle$$

 ${\bf Exemples} \ :$

$$1.\ \tilde{\delta}=1$$

$$2. \ \tilde{\delta}_a = e^{-as}$$

3.
$$\widetilde{\delta'} = s$$

$$4. \ \widetilde{\delta^{(n)}} = s^n$$

Analyse dans \mathbb{R}^n (MT22)

2.1 Fonction de plusieurs variables $\mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$

2.1.1 Généralités

Disque ouvert de centre A et de rayon ρ :

$$B(A, \rho) = \{ M \in \mathbb{R}^n, ||\overrightarrow{AM} < \rho|| \}$$

Limité:

$$\lim_{M\to M_0} f(M) = l \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0, \exists \eta > 0 \text{ tel que } \forall M \in \mathbb{R}^n, ||\overrightarrow{M_0M}|| < \eta \Rightarrow |f(M) - l| < \varepsilon$$

Continuité:

$$\lim_{M \to M_0} f(M) = f(M_0)$$

Condition suffisante de continuité :

$$\begin{cases} x = x_0 + r\cos\theta \\ y = y_0 + r\sin\theta \end{cases}, \exists \varepsilon \text{ tel que } |f(M) - f(M_0)| < \varepsilon(r) \text{ avec } \varepsilon \xrightarrow{r \to 0} 0 \Rightarrow |f(M) - l| < \varepsilon(r) \end{cases}$$

Condition suffisante de non-continuité : S'il existe un chemin C tel que

$$\lim_{M\to M_0} f(M) \neq f(M_0) \Rightarrow f$$
 n'est pas continue

2.1.2 Dérivation

Différentiabilité : f différentiable si

$$f(x_0 + h, y_0 + h) = f(x_0, y_0) + Ah + Bh + \sqrt{h^2 + k^2} \varepsilon(h, k)$$
 avec $\varepsilon \longrightarrow 0$

Condition suffisante de différentiabilité : Si f admet des dérivées partielles premières continues en M_0 alors f est différentiable en M_0

Théorème de Schwarz:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}, \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} \in C^0 \Rightarrow \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}$$

Dérivation de composée de fonctions :

1. $\Phi(t) = f(\alpha(t), \beta(t))$

$$\Phi'(t) = \alpha'(t) \frac{\partial}{\partial x} f(\alpha(t), \beta(t)) + \beta'(t) \frac{\partial}{\partial u} f(\alpha(t), \beta(t))$$

2. $\psi(u, v) = f(a(u, v), b(u, v))$

$$\frac{\partial \psi}{\partial u}(u,v) = \frac{\partial a}{\partial u}(u,v)\frac{\partial f}{\partial x}(f(a(u,v)),b(u,v)) + \frac{\partial b}{\partial u}(u,v)\frac{\partial f}{\partial y}(f(a(u,v)),b(u,v))$$

$$\frac{\partial \psi}{\partial v}(u,v) = \frac{\partial a}{\partial v}(u,v)\frac{\partial f}{\partial x}(f(a(u,v)),b(u,v)) + \frac{\partial b}{\partial v}(u,v)\frac{\partial f}{\partial u}(f(a(u,v)),b(u,v))$$

3.
$$\zeta(x,y) = \alpha(f(x,y))$$

$$\frac{\partial \zeta}{\partial x}(x,y) = \frac{\partial f}{\partial x}(x,y)\alpha'(f(x,y))$$
$$\frac{\partial \zeta}{\partial y}(x,y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x,y)\alpha'(f(x,y))$$

Différentielle:

$$df = \frac{\partial f}{\partial x}dx + \frac{\partial f}{\partial y}dy$$

Formule des accroissements finis:

$$f(x_0 + h, y_0 + k) = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)h + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)k + \sqrt{h^2 + k^2}\varepsilon(h, k)$$

Taylor à l'ordre 2 :

$$f(x_0 + h, y_0 + k) = f(x_0, y_0) + \frac{\partial f}{\partial x}(x_0, y_0)h + \frac{\partial f}{\partial y}(x_0, y_0)k$$
$$+ \frac{1}{2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_0, y_0)h^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x_0, y_0)k^2 + 2\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}hk \right) + (h^2 + k^2)\varepsilon(h, k)$$

Condition nécessaire d'optimalité :

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x^*, y^*) = \frac{\partial f}{\partial y}(x^*, y^*) = 0$$

Puis, repasser à Taylor:

$$f(x_0 + h, y_0 + k) - f(x_0, y_0) = \frac{1}{2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_0, y_0)h^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x_0, y_0)k^2 + 2\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y}hk \right) + (h^2 + k^2)\varepsilon(h, k)$$

2.1.3 Dérivées directionnelles

Définition:

$$Df(x,y) = \lim_{\lambda \to 0} \frac{f(x+\lambda y) - f(x)}{\lambda}$$

Remarque:

- 1. $Df(x, \overrightarrow{e_i}) = \frac{\partial f}{\partial x_i}(x)$
- 2. Si f est différentiable, alors Df(x,y) = Df(x)y

Théorème :

$$f(x^*) \le f(x), \forall x \in \mathbb{R}^n \Leftrightarrow Df(x^*, y) = 0, \forall y \in \mathbb{R}^n$$

Existence: Si f est continue et $\lim_{||x||\to\infty} f(x) = +\infty$ alors x^* existe **Unicité**: Si f est une fonction convexe, alors x^* , s'il existe, est unique

2.2 Analyse vectorielle

Produit scalaire : $\overrightarrow{u} \cdot \overrightarrow{v} = 0 \Leftrightarrow \overrightarrow{u}$ et \overrightarrow{v} sont orthogonaux

$$\overrightarrow{u}.\overrightarrow{v} = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i = ||x||.||y|| \cos \theta$$

Produit vectoriel : $\overrightarrow{u} \wedge \overrightarrow{v} = \overrightarrow{0} \Leftrightarrow \overrightarrow{u}$ et \overrightarrow{v} sont colinéaires

$$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} \wedge \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{pmatrix}$$

$$\overrightarrow{y} \wedge \overrightarrow{y} = -\overrightarrow{y} \wedge \overrightarrow{y}$$

Produit mixte : $(\overrightarrow{u}, \overrightarrow{v}, \overrightarrow{w}) = 0 \Leftrightarrow \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v} \text{ et } \overrightarrow{w} \text{ sont coplanaires}$

 $(\overrightarrow{u}, \overrightarrow{v}, \overrightarrow{w}) = (\overrightarrow{u} \wedge \overrightarrow{v}).\overrightarrow{w} = \text{volume du parallélépipède formé par } \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v} \text{ et } \overrightarrow{w}$

Coordonées cylindriques :

$$\begin{cases} x = r \cos \theta \\ y = r \sin \theta \\ z = z \end{cases}, \theta \in [0, 2\pi[$$

Coordonées sphériques :

$$\begin{cases} x = \rho \cos \phi \cos \theta \\ y = \rho \cos \phi \sin \theta \\ z = \rho \sin \phi \end{cases}, \theta \in [0, 2\pi[, \phi \in \left[-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2} \right[\right]]$$

Gradient:

$$\overrightarrow{\nabla} f = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \\ \frac{\partial f}{\partial z} \end{pmatrix}; \overrightarrow{\nabla} (fg) = f \overrightarrow{\nabla} g + g \overrightarrow{\nabla} f$$

Rotationnel:

$$\overrightarrow{\operatorname{rot}}\overrightarrow{V} = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x} \\ \frac{\partial}{\partial y} \\ \frac{\partial}{\partial z} \end{pmatrix} \wedge \begin{pmatrix} P(x,y,z) \\ Q(x,y,z) \\ R(x,y,z) \end{pmatrix}; \overrightarrow{\operatorname{rot}} f\overrightarrow{V} = f\overrightarrow{\operatorname{rot}}\overrightarrow{V} + \overrightarrow{\nabla} f \wedge \overrightarrow{V}$$

Divergence:

$$\operatorname{div} f = \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial z} \, ; \, \begin{cases} \operatorname{div} \, f\overrightarrow{\overrightarrow{V}} = f \operatorname{div} \, \overrightarrow{V} + \overrightarrow{\nabla} f. \overrightarrow{V} \\ \operatorname{div} \, \overrightarrow{V}_1 \wedge \overrightarrow{V}_2 = \overrightarrow{V}_2 \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{V}_1 - \overrightarrow{V}_1 \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{V}_2 \end{cases}$$

Laplacien:

$$\Delta f = \operatorname{div} \overrightarrow{\nabla} f = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial z^2}$$

Propositions:

$$\begin{split} &f \in C^2 \Rightarrow \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{\nabla} f = 0 \\ &\overrightarrow{V} = (P,Q,R)^T \text{ avec } P,Q,R \in C^1,\overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{V} = 0 \Rightarrow \exists f \text{ tel que } \overrightarrow{\nabla} f = \overrightarrow{V} \\ &\overrightarrow{V} = (P,Q,R)^T \text{ avec } P,Q,R \in C^2, \operatorname{div } \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{V} = 0 \\ &\overrightarrow{V} = (P,Q,R)^T \text{ avec } P,Q,R \in C^1, \operatorname{div } \overrightarrow{V} = 0 \Rightarrow \exists \overrightarrow{A} \text{ tel que } \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{A} = \overrightarrow{V} \end{split}$$

2.3 Courbes et surfaces

2.3.1 Surfaces

Plan (cartésien) : Plan passant par M_0 et de normal $\overrightarrow{N} = (a, b, c)$

$$a(x - x_0) + b(y - y_0) + c(z - z_0) = 0$$

Plan (paramétrique): Plan passant par M_0 et contenant $\overrightarrow{u} = (\alpha, \beta\gamma)$ et $\overrightarrow{v} = (\alpha', \beta', \gamma')$

$$\begin{cases} x = x_0 + \alpha t + \alpha' t' \\ y = y_0 + \beta t + \beta' t' \\ z = z_0 + \gamma t + \gamma' t' \end{cases}, (t, t') \in \mathbb{R}^2$$

Distance d'un point à un plan : Plan P de normal \overrightarrow{N} contenat M_0

$$\delta(P, M) = \frac{|\overrightarrow{M_0M}.\overrightarrow{N}|}{||\overrightarrow{N}||}$$

Surface (cartésien):

$$f(x, y, z) = 0$$
 (implicite); $z = f(x, y)$ (explicite)

Surface (paramétrique):

$$\begin{cases} x = Q_1(t, t') \\ y = Q_2(t, t') \\ z = Q_3(t, t') \end{cases}, (t, t') \in \mathbb{R}^2$$

Surface de révolution : (S) est dite de révolution autour de (Δ) si l'intersection avec tout plan perpendiculaire à Δ est vide ou un cercle centré sur (Δ)

Vecteur normal à une surface :

Si la surface est définit par une équation cartésienne f(x,y,z)=0 alors $\overrightarrow{\nabla} f$ est normal à SSi la surface est définit par une équation paramétrique en Q_1,Q_2,Q_3 alors $\overrightarrow{N}=\overrightarrow{\nabla}_uQ\wedge\overrightarrow{\nabla}_vQ$ est normal à S

2.3.2Courbes

Droite (cartésien) : Vu comme l'intersection de deux plans

$$\begin{cases} a_1x + b_1y + c_1z = d_1 \\ a_2x + b_2y + c_2z = d_2 \end{cases}$$

Droite (paramétrique): Droite de vecteur directeur $\overrightarrow{u} = (\alpha, \beta \gamma)$ et passant par M_0

$$\begin{cases} x = x_0 + \alpha t \\ y = y_0 + \beta t \\ z = z_0 + \gamma t \end{cases}, t \in \mathbb{R}$$

Distance d'un point à une droite : Droite (Δ) de vecteur directeur V et passant par M_0

$$\delta(M,\Delta) = \frac{||\overrightarrow{M_0M} \wedge \overrightarrow{V}||}{||\overrightarrow{V}||}$$

Courbe (cartésien): Vu comme l'intersection de deux Surfaces

$$\begin{cases} f_1(x, y, z) = 0 \\ f_2(x, y, z) = 0 \end{cases}$$

Courbe (paramétrique):

$$\begin{cases} x = Q_1(t) \\ y = Q_2(t) \\ z = Q_3(t) \end{cases}, t \in \mathbb{R}$$

Vecteur tangent à une courbe :

Si C est définit par des équations cartésiennes en f_1 et f_2 alors e vecteur $\overrightarrow{v} = \overrightarrow{\nabla} f_1 \wedge \overrightarrow{\nabla} f_2$ est tangent à C Si C est définit par un système d'équation paramétrique en Q_1, Q_2, Q_3 alors le vecteur $\overrightarrow{v} = \overrightarrow{\nabla} Q$ est tangent à C

Surfaces usuelles:

TODO: sur scilab tracer

- 1. Ellipsoïde
- 2. Cyclindre elliptique
- 3. hyperboloïde à une et deux nappe(s)
- 4. paraboloïde
- 5. cône

2.4 Intégrales dans \mathbb{R}^n

2.4.1 Intégrales doubles

Théorème : Si $D = [a, b] \times [c, d]$

$$\iint_D f(x)g(y)dxdy = \left(\int_a^b f(x)dx\right)\left(\int_c^d g(y)dy\right)$$

Théorème de Fubini : Si $D = \{(x,y) \in \mathbb{R} | a < x < b, \Phi_1(x) < y < \Phi_2(x) \}$ alors

$$\iint_D f(x,y)dxdy = \int_a^b \left(\int_{\Phi_1(x)}^{\Phi_2(x)} f(x,y)dy \right) dx$$

Aire d'un domaine :

$$\iint_D dxdy = \text{Aire du domaine } D$$

Masse d'un domaine : Si on note $\mu(x,y)$, la masse surfacique du domaine alors la masse m du domaine est donnée par

$$\iint_D \mu(x,y) dx dy$$

Centre de gravité:

$$\begin{cases} x_G = \frac{1}{m} \iint_D x \mu(x, y) dx dy \\ y_G = \frac{1}{m} \iint_D y \mu(x, y) dx dy \end{cases}$$

Matrice Jacobienne:

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{pmatrix}$$

Changement de variable : (En coordonées polaire : |J| = r)

$$\iint_{D} f(x,y)dxdy = \iint_{D} elta|J|f(\zeta(u,v),\eta(u,v))dudv$$

Moment d'inertie par rapport à une droite :

$$\mathcal{J}_{\Delta} = \iint_{D} [\delta(M, \Delta)]^{2} \mu(x, y) dx dy$$

Moment d'inertie par rapport à un point :

$$\mathcal{J}_{A} = \iint_{D} [\delta(M, A)]^{2} \mu(x, y) dx dy = \iint_{D} [(x - x_{A})^{2} + (y - y_{A})^{2}] \mu(x, y) dx dy$$

2.4.2 Intégrales triples

Théorème : Si $D = [a, b] \times [c, d] \times [e, i]$

$$\iiint_D f(x)g(y)h(z)dxdydz = \left(\int_a^b f(x)dx\right)\left(\int_c^d g(y)dy\right)\left(\int_e^i h(z)dz\right)$$

Méthode des bâtons : On note D_0 la projection de V sur (xOy)

$$\iiint_V f(x,y,z)dxdydz = \iint_{D_0} \left(\int_{\zeta(x,y)}^{\varphi(x,y)} f(x,y,z)dz \right) dxdy$$

Méthode des tranches :

$$\iiint_V f(x,y,z)dxdydz = \int_a^b \left(\iint_{D(z)} f(x,y,z)dxdy\right)dz$$

Matrice Jacobienne:

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} & \frac{\partial x}{\partial w} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} & \frac{\partial y}{\partial w} \\ \frac{\partial z}{\partial u} & \frac{\partial z}{\partial v} & \frac{\partial z}{\partial w} \\ \frac{\partial z}{\partial u} & \frac{\partial z}{\partial v} & \frac{\partial z}{\partial w} \end{pmatrix}$$

Changement de variable : (En sphérique : $|J| = r^2 |\cos \varphi|$)

$$\iiint_V f(x,y,z) dx dy dz = \iiint_{\Lambda} |J| f(\epsilon(u,v,w), \eta(u,v,w), \zeta(u,v,w)) du dv dx$$

Masse d'un volume :

$$\iiint_D \mu(x,y,z) dx dy dz$$

Centre de gravité:

$$\begin{cases} x_G = \frac{1}{m} \iiint_V x\mu(x, y, z) dx dy dz \\ y_G = \frac{1}{m} \iiint_V y\mu(x, y, z) dx dy dz \\ z_G = \frac{1}{m} \iiint_V z\mu(x, y, z) dx dy dz \end{cases}$$

Moment d'inertie par rapport à une droite :

$$\mathcal{J}_{\Delta} = \iiint_{V} [\delta(M, \Delta)]^{2} \mu(x, y, z) dx dy dz$$

Moment d'inertie par rapport à un point :

$$\mathcal{J}_{A} = \iiint_{V} [\delta(M,A)]^{2} \mu(x,y,z) dx dy dz = \iiint_{V} [(x-x_{A})^{2} + (y-y_{A})^{2} + (z-z_{A})^{2}] \mu(x,y,z) dx dy dz$$

Moment d'inertie par rapport à un plan :

$$\mathcal{J}_{P} = \iiint_{V} [\delta(M, P)]^{2} \mu(x, y, z) dx dy dz$$

Théorème de Guldin : Si S est un volume de révolution engendré par le domaine (D) autour de l'axe (Oz) alors :

$$V(S) = 2\pi x_G A(D)$$

2.4.3 Intégrales curvillignes

Abscisse curvilligne:

$$s(t) = \int_{t_0}^{t} \sqrt{x'(t) + y'(t) + z'(t)} dt$$

Notation:

$$ds = \sqrt{x'(t) + y'(t) + z'(t)}dt$$

Longueur d'arc:

$$\int_{\theta_0}^{\theta_1} \sqrt{\rho^2(\theta) + \rho'(\theta)} d\theta$$

Masse d'un fil:

$$m = \left| \int_{\Gamma} \mu(s) ds \right|$$

Circulation d'un champ de vecteur : Soit C une courbe paramétrée d'extrémité A et B et d'équation $\left\{x(t),y(t),z(t)\right\}$,

 $t \in [t_A, t_B]$ alors $\forall \overrightarrow{V} = \begin{pmatrix} P(x, y, z) \\ Q(x, y, z) \\ R(x, y, z) \end{pmatrix}$, on définit la circulation de \overrightarrow{V} le long de AB par

$$\mathcal{T}_{AB} = \int_{AB} \overrightarrow{V} \cdot \overrightarrow{dl} = \int_{AB} \left(P(M)dx + Q(M)dy + R(M)dz \right) = \int_{t_A}^{t_B} \left(x'(t)P(M) + y'(t)Q(M) + z'(t)R(M)dt \right)$$

Circulation d'un champ de vecteur dérivant d'un potentiel scalaire : Si $\overrightarrow{\operatorname{rot}}\overrightarrow{V}=0$ alors $\exists f$ telle que $\overrightarrow{\nabla}f=\overrightarrow{V}$ et on a $\mathcal{T}_{AB}=f(B)-f(A)$

Formule de Green-Rieman : Soit $D \in \mathbb{R}^2$ limité par Γ et orienté dans le sens direct, sans point double. $\forall P, Q$,

$$\int_{\Gamma} P(x,y) dx + Q(x,y) dy = \iint_{D} \left(\frac{\partial Q}{\partial x}(x,y) - \frac{\partial P}{\partial y}(x,y) \right) dx dy$$

Aire d'un domaine avec Green-Rieman : En prenant $P(x,y)=-\frac{1}{2}y$ et $Q(x,y)=\frac{1}{2}x$ on a $\frac{\partial Q}{\partial x}(x,y)-\frac{\partial P}{\partial y}(x,y)=1$ d'où

$$A(D) = \iint_D dx dy = \int_{\Gamma} x dy = \frac{1}{2} \int_{\Gamma} x dy - y dx$$
$$A(D) = \frac{1}{2} \int_{\theta_0}^{\theta_1} \rho^2(\theta) d\theta \text{ (en polaire)}$$

2.4.4 Intégrales surfaciques

Aire d'une surface paramétrée en (u, v):

$$A(S) = \iint_{\Delta} ||\overrightarrow{T_u} \wedge \overrightarrow{T_v}|| du dv \text{ avec } \overrightarrow{T_u} = \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} \\ \frac{\partial y}{\partial u} \\ \frac{\partial z}{\partial u} \end{pmatrix} \text{ et } \overrightarrow{T_v} = \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial v} \\ \frac{\partial z}{\partial v} \end{pmatrix}, (u, v) \in \Delta$$

Aire d'une surface explicité en z:

$$A(S) = \iint_D \sqrt{\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + 1} dx dy, (x, y) \in D$$

Notation:

$$d\sigma = ||\overrightarrow{T_u} \wedge \overrightarrow{T_v}|| du dv$$

Masse d'une surface :

$$m = \iint_{S} \mu(M) d\sigma$$

Centre de gravité:

$$\begin{cases} x_G = \frac{1}{m} \iint_S x\mu(M) d\sigma \\ y_G = \frac{1}{m} \iint_S y\mu(M) d\sigma \\ z_G = \frac{1}{m} \iint_S z\mu(M) d\sigma \end{cases}$$

Moment d'inertie :

$$\mathcal{J}_{\Delta} = \iint_{S} [\delta(M\Delta)]^{2} \mu(M) d\sigma$$

Vecteur normal à une surface (paramétrée) :

$$\overrightarrow{n_1} = -\overrightarrow{n_2} = \frac{\overrightarrow{T_u} \wedge \overrightarrow{T_v}}{||\overrightarrow{T_u} \wedge \overrightarrow{T_v}||}$$

Vecteur normal à une surface (explicitée en z) :

$$\overrightarrow{n_1} = -\overrightarrow{n_2} = \begin{pmatrix} -\frac{\partial f}{\partial x} \\ -\frac{\partial f}{\partial y} \\ 1 \end{pmatrix} \times \frac{1}{\sqrt{\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + 1}}$$

Orientation d'une surface : L'orientation associée au vecteur \overrightarrow{n} est faite dans le même sens du mouvement d'un tire-bouchon qui s'enfonce dans la direction de \overrightarrow{n}

Flux d'un champ de vecteur :

$$\Phi_S(\overrightarrow{V}) = \iint_S \overrightarrow{V} \cdot \overrightarrow{n} d\sigma$$

2.5 Théorèmes intégraux

2.5.1 Théorème de Stokes-Ampères

Soit S une surface de \mathbb{R}^3 et Γ le bord de S (courbe fermée), alors pour $\overrightarrow{V}=(P(M),Q(M),R(M))^T$ on a

$$\iint_{S} \overrightarrow{\operatorname{rot}} \overrightarrow{V} = \oint_{\Gamma} P dx + Q dy + R dz$$

C'est-à-dire

$$\mathcal{T}_{\Gamma}(\overrightarrow{V}) = \Phi_{S}(\overrightarrow{\operatorname{rot}}\overrightarrow{V})$$

2.5.2 Théorème de Gauss-Ostrogradski

Soit V un volume de \mathbb{R}^3 limité par une surface Σ , on a

$$\iiint_{V} \operatorname{div} \overrightarrow{V} = \iint_{\Sigma} \overrightarrow{V} . \overrightarrow{n} d\sigma = \Phi_{\Sigma}(\overrightarrow{V})$$

Algèbre linéaire (MT23)

3.1 Espace vectoriels

Groupe: (G, +) est un groupe si:

- + est une loi de composition interne
- + est associative
- + admet un élement neutre e dans G tel que $\forall x \in G, x+e=e+x=x$
- Tout élement de G admette un symétrique $(\forall x \in G, \exists \bar{x} \text{ tel que } x + \bar{x} = \bar{x} + x = e)$

Espace vectoriel : $(E, +, .)_K$ est un K-espace vectoriel si

- --(E,+) est un groupe commutatif
- . est une loi de composition externe $K \times E \to E$
- . vérifie les propriétés suivantes $(\forall \lambda, \mu \in K, \forall \overrightarrow{u}, \overrightarrow{v} \in E)$

$$-(\lambda \mu).\overrightarrow{x} = \lambda.(\mu \overrightarrow{x})$$

$$-(\lambda + \mu).\overrightarrow{x} = \lambda \overrightarrow{x} + \mu \overrightarrow{x}$$

$$-\lambda . (\overrightarrow{x} + \overrightarrow{y}) = \lambda \overrightarrow{x} + \lambda \overrightarrow{y}$$

$$-1_{K}$$
. $\overrightarrow{x} = \overrightarrow{x}$

Sous-espace vectoriel : (F, +, .) est un sous-espace vectoriel de (E, +, .) si $F \subset E$ et (F, +, .) est un espace vectoriel

Caractérisation : $F \subset E$ est un sous-espace vectoriel de (E, +, .) si et seulement si

- $--F\neq\emptyset$
- $-\forall \overrightarrow{x}, \overrightarrow{y}, \overrightarrow{x} + \overrightarrow{y} \in F$
- $\forall \lambda \in K, \forall \overrightarrow{x} \in F, \lambda \overrightarrow{x} \in F$

Somme:

$$F + G = \{z \in E | z = x + y, x \in F, y \in E\}$$

Sous-espace supplémentaire : F et G sont supplémentaire dans E si

$$E = F \oplus G \Leftrightarrow E = F + G \text{ et } F \cap G = \{\overrightarrow{0}\}\$$

Famille liée : $(\overrightarrow{x_1}, \dots \overrightarrow{x_p})$ est liée s'il existe $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ non tous nuls tel que

$$\sum_{i=1}^{n} \lambda_i \overrightarrow{x_i} = 0$$

Famille libre (famille non liée):

$$\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = 0 \overrightarrow{x_i} = 0 \Rightarrow \lambda_i = 0, \forall i$$

Sous-espace vectoriel engendré:

$$\overrightarrow{x} \in \text{vect } \langle \overrightarrow{x_1}, \dots, \overrightarrow{x_p} \rangle \Leftrightarrow \exists \lambda_1, \dots, \lambda_p \in K, \overrightarrow{x} = \sum \lambda_i \overrightarrow{x_i}$$

Base : famille libre et génératrice

Théorème de la base incomplète : Si \mathcal{G} est une famille génératrice de E et \mathcal{L} une famille libre avec $\mathcal{L} \subset \mathcal{G}$, alors il existe une base \mathcal{B} de E telle que $\mathcal{L} \subset \mathcal{B} \subset \mathcal{G}$

Théorème d'existence : Tout espace vectoriel fini, non trivial, possède une base

Dimension : nombre d'élément d'une base

Propositions sur les bases : E est un espace vectoriel de dimension n, \mathcal{F} une famille de p vecteur

- Si p = n et \mathcal{F} est, soit libre, soir génératrice, alors \mathcal{F} est une base de E
- Si p > n alors \mathcal{F} est liée
- Si p < n alors \mathcal{F} n'est pas génératrice

Propositions sur les dimensions : E est un espace vectoriel de dimension n, F et G sont deux sous-espaces vectoriels de E

- $\dim F \leq \dim E$
- $-F = E \Leftrightarrow \dim F = \dim E$
- $--\dim F + G = \dim F + \dim G \dim F \cap G$
- $--\dim F \oplus G = \dim F + \dim G$

3.2 Applications linéaires et matrices

3.2.1 Applications linéaires

E et F sont deux espaces vectoriels sur un même corps K

Application linéaire : $f: E \to F$ est une application linéaire si

$$f(\overrightarrow{x} + \lambda \overrightarrow{y}) = f(\overrightarrow{x}) + \lambda f(\overrightarrow{y})$$

En particulier on a : $f(\overrightarrow{0}_E) = \overrightarrow{0}_F$

Ensemble des applications linéaires : $\mathcal{L}(E, F)$

Noyeau: Sous-espace vectoriel de E tel que

$$\operatorname{Ker} f = \{ \overrightarrow{x} \in E \text{ tel que } f(\overrightarrow{x}) = \overrightarrow{0} \}$$

Image: Sous-espace vectoriel de F tel que

$$\operatorname{Im}\, f = \{\overrightarrow{y} \in F \text{ tel que } \exists \overrightarrow{x} \in E, \overrightarrow{y} = f(\overrightarrow{x})\}$$

Rang:

$$\operatorname{rang}\, f = \dim\operatorname{Im}\, f$$

Image d'une famille : Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$

- L'image par f d'une famille liée de E est une famille liée de F
- L'image par f d'une famille génératrice de E est une famille génératrice de F

Application injective:

- f injective \Leftrightarrow Ker $f = \{\overrightarrow{0_E}\}$
- Si f est injective alors l'image par f d'une famille libre de E est une famille libre de F

Application surjective:

- f surjective \Leftrightarrow Ker f = F
- Si f est surjective alors l'image par f d'une famille génératrice de E est une famille génératrice de F

Application bijective:

- f bijective \Leftrightarrow Ker = $\{0\}$ et Im f = F
- Si f est bijective alors l'image d'une base de E est une base de F

Définitions:

Homomorphisme : application linéaire de E dans F **Endomorphisme** : application linéaire de E dans E **Isomorphisme** : bijection linéaire de E dans F E et F sont isomorphes \Leftrightarrow dim $E = \dim F$

 $\mathbf{Automorphisme}$: bijection linéaire de E dans E

Théorème du rang :

 $\dim \operatorname{Ker} f + \operatorname{rang} f = \dim E$

3.2.2 Matrices

Soient f et g deux applications linéaires telles que :

Définition : Pour chaque élément de ${\mathcal E}$ on a :

$$f(\overrightarrow{e_j}) = \sum_{i=1}^{m} a_{ij} \overrightarrow{f_i}$$

On appelle matrice associé à f le tableau M_f de scalaire suivant :

$$\begin{pmatrix}
f(\overrightarrow{e_1}) & \dots & f(\overrightarrow{e_j}) & \dots & f(\overrightarrow{e_n}) \\
a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\
\vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\
a_{m1} & \dots & a_{mj} & \dots & a_{mm}
\end{pmatrix} \quad \overrightarrow{f_1}$$

Somme de matrices : $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$ (associé à f + g) Produit par un scalaire : $c_{ij} = \lambda a_{ij}$ (associé à λf)

Produit de matrices : (associé à $g \circ f$)

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}$$

$$E \qquad f \qquad F \qquad g \qquad G$$

$$\mathcal{E} = (\overrightarrow{e_1}, \dots, \overrightarrow{e_n}) \qquad M_f \qquad \mathcal{F} = (\overrightarrow{f_1}, \dots, \overrightarrow{f_n}) \qquad M_g \qquad \mathcal{G} = (\overrightarrow{g_1}, \dots, \overrightarrow{g_n})$$

$$E \qquad g \circ f \qquad G$$

$$\mathcal{E} = (\overrightarrow{e_1}, \dots, \overrightarrow{e_n}) \qquad M_{g \circ f} = M_g M_f \qquad \mathcal{G} = (\overrightarrow{g_1}, \dots, \overrightarrow{g_n})$$

$$\textbf{Image d'un vecteur} : \text{Si } \overrightarrow{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = X \text{ et } \overrightarrow{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = Y \text{ image de } \overrightarrow{x} \text{ par } f \text{ alors } Y = M_f X$$

Inverse d'une matrice carée : Si $CM_f=M_fC=I$ alors $C=M_{f^{-1}}$ est appelée inverse de M_f Et $(AB)^{-1}=B^{-1}A^{-1}$

Transposée d'une matrice : $(A^T)_{ij} = A_{ji}$ Et $(AB)^T = B^T A^T$ Matrice de passage : La matrice de passage de la base \mathcal{E} à la base \mathcal{E}'

$$E \qquad id_E \qquad E$$

$$\mathcal{E}' = (\overrightarrow{e_1}, \dots, \overrightarrow{e_n}) \qquad P \qquad \mathcal{E} = (\overrightarrow{e_1}, \dots, \overrightarrow{e_m})$$

$$P = \begin{pmatrix} \overrightarrow{e_1} & \dots & \overrightarrow{e_j} & \dots & \overrightarrow{e_n} \\ a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mj} & \dots & a_{mm} \end{pmatrix} \xrightarrow{\overrightarrow{e_1'}} \stackrel{P}{\underset{e_m'}{\longrightarrow}}$$

Changement de base (composantes d'un vecteur) : Si P est la matrice de passage de \mathcal{E} à \mathcal{E}' , alors les coordonées de X' dans \mathcal{E}' en fonction des coordonées X dans \mathcal{E} sont données par $X = PX' \Leftrightarrow X' = P^{-1}X$

Changement de base d'un même espace (E = F):

 M_f est la matrice associée à f quand on choisit la base \mathcal{E} M_f' est la matrice associée à f quand on choisit la base \mathcal{E}' P est la matrice de passage de \mathcal{E} à \mathcal{E}'

Changement d'espace vectoriel:

 \mathcal{E} et \mathcal{E}' sont deux bases de E \mathcal{F} et \mathcal{F}' sont deux bases de F M_f est la matrice associée à f de \mathcal{E} à \mathcal{F} M_f' est la matrice de passage de \mathcal{E} à \mathcal{E}' Q est la matrice de passage de \mathcal{F} à \mathcal{F}'

Image d'une matrice : Im $M_f = \text{vect} < M_{f_1}, \dots, M_{f_n} >$

$$Y \in \text{Im } M_f \Leftrightarrow X \in \mathcal{M}_{n1} \text{ tel que } Y = M_f X$$

Rang d'une matrice :

rang $M_f = \dim \operatorname{Im} M_f = \text{ nombre de colonnes linéairements indépendants de la matrice}$

Théorème du rang :

$$\dim \operatorname{Ker} M_f + \operatorname{rang} M_f = \dim E$$

Noyau d'une matrice :

$$Ker A = \{X \in \mathcal{M}_{n1} \text{ tel que } AX = 0\}$$

Condition d'inversibilité d'une matrice :

 M_f inversible $\Leftrightarrow f$ inversible

3.3 Déterminants et systèmes linéaires

3.3.1 Déterminants

Notation : On note $A_{[i,j]}$ la matrice obtenue, à partir de A en ôtant la i-ième ligne et la j-ième colonne

Définition: $\det \mathcal{M}_{n,n} \to K$

Si n = 1, A = (a) et $\det A = a$

Si n > 1, det $A = a_{11} \det A_{[1,1]} + \dots + (-1)^{k+1} a_{1k} \det A_{[1,k]} + \dots + (-1)^{n+1} \det A_{[1,n]}$

Développement selon la i-ième ligne :

$$\det A = \sum_{i=1}^{n} a_{ij} (-1)^{i+j} \det A_{|i,j|}$$

Co-facteur:

$$cof(a_{ij}) = (-1)^{i+j} \det A_{|i,j|}$$

Co-matrice:

$$[co(A)]_{ij} = cof(a_{ij})$$

Transposée:

$$\det A = \det A^T$$

Matrice triangulaire:

$$A \text{ triangulaire} \Rightarrow \det A = \sum_{i=1}^{n} a_{ii}$$

Matrice à coefficient complexe :

$$\det \overline{A} = \overline{\det A}$$

Déterminant d'une famille de vecteur : Si on note X la matrice dont les colonnes sont les coordonées des $\overrightarrow{x_i}$ dans une base donnée alors $\det(\overrightarrow{x_1}, \dots, \overrightarrow{x_n}) = \det X$

Multi-linéarité:

$$\det(A_1,\ldots,\lambda A_k,\ldots,A_n) = \lambda \det(A_1,\ldots,A_k,\ldots,A_n)$$

$$\det(A_1,\ldots,A_{k-1},B+C,A_{k+1},\ldots,A_n) = \det(A_1,\ldots,A_{k-1},B,A_{k+1},\ldots,A_n) + \det(A_1,\ldots,A_{k-1},C,A_{k+1},\ldots,A_n)$$

Colonnes et lignes:

- Le déterminant est une fonction multi-linéaire des clonnes/lignes
- Si deux colonnes/lignes sont égales, le déterminant est nul
- Si on échange entre elles deux colonnes/lignes, le déterminant change de signe
- Si, à une colonne, on ajoute une combinaison linéaire des autres colonnes, le déterminant ne change pas
- Si, à une ligne, on ajoute une combinaison linéaire des autres lignes, le déterminant ne change pas

Produit de matrices:

$$\det AB = \det B \det A$$

Matrice inversible:

A inversible
$$\Leftrightarrow \det A \neq 0$$
 et $\det A^{-1} = \frac{1}{\det A}$

Base d'un espace vectoriel :

$$(\overrightarrow{a_1},\ldots,\overrightarrow{a_n})$$
 est une base de $E\Leftrightarrow\det(\overrightarrow{a_1},\ldots,\overrightarrow{a_n})\neq 0$

Rang d'une matrice : La rang de A est le plus grand entier r tel qu'il existe une matrice inversible de dimension r extraite de A

De plus, rang $A = \operatorname{rang} A^T$

Famille libre: Soit $H = (\overrightarrow{x_1}, \dots, \overrightarrow{x_n})$ une famille de vecteur de E, si on note X la matrice dont les colonnes sont les coordonnées des vecteurs $\overrightarrow{x_i}$, alors H est une famille libre s'il existe une matrice inversible $n \times n$ extraite de X

3.3.2 Systèmes linéaires Ax = b

$$Ax = b \Leftrightarrow \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

Existence de solution (matrice carrée) :

Si det $A \neq 0$ le système admet une unique solution quelque soit b Sinon si $b \in \text{Im } A$ alors le système admet une infinité de solution Sinon, il n'en admet aucune

Méthode de Cramer (matrice carrée) :

 $x_i = \frac{\det A_{[i]}}{\det A}$ avec $A_{[i]}$ la matrice carrée formée en remplaçant la i-ième colonne de A par b

Existence de solution (cas générale) : On pose r = rang A

Si les r premières colonnes forment une famille libre, alors

Ax = b admet une unique solution $\Leftrightarrow b \in \text{vect} < A_1, \dots, A_r > a$

Méthode de Cramer (cas générale) :

On note $r = \operatorname{rang} A$

On note A^* une matrice inversible $r \times r$ extraite de A

On note \hat{A} la matrice extraite de A dont les lignes correspondent à celles de A utilisées pour construire A^*

$$Ax = b \Leftrightarrow \begin{cases} \hat{A}x = \hat{b} \\ x \text{ vérifie les } (n-r) \text{ dernières équations} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} A^*x = b^* - \sum_{j=r+1}^{n-r} x_j \hat{A}_j \\ x \text{ vérifie les } (n-r) \text{ dernières équations} \end{cases}$$

Calcul de l'inverse d'une matrice : Il s'agit de résoudre $\forall j, A(A^{-1})_j = I_j$

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} (co(A))^T$$

3.4 Valeurs propres et diagonalisation

3.4.1 Valeurs propres

Valeur propre d'un endomorphisme : $\lambda \in K$ est une valeur propre de $f \in \mathcal{L}(E,F) \Leftrightarrow \exists \overrightarrow{y} \in E, \overrightarrow{y} \neq \overrightarrow{0}$ tel que

$$f(y) = \lambda \overrightarrow{y}$$

Valeur propre d'une matrice : $\lambda \in K$ est une valeur propre de $\mathcal{M}_{nm}(K) \Leftrightarrow \exists Y \in \mathcal{M}_{n1}, Y \neq 0$ tel que

$$AY = \lambda Y$$

Couple propre : (λ, Y) avec λ valeur propre et Y un vecteur propre associé à λ

Polynôme caractéristique :

$$\pi_A(s) = \det(sI - A)$$

Caractérisation d'une valeur propre :

$$\lambda$$
 valeur propre de $A \Leftrightarrow \pi_A(s) = 0$

Multiplicité d'une valeur propre : On dit que λ est une valeur propre de A de multiplicité r si λ est une racine de multiplicité r de π_A

De plus, si $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{C})$ admet p valeurs propres $\lambda_1, \ldots, \lambda_n$ de multiplicité r_1, \ldots, r_p , alors $\sum_{i=1}^p r_i = n$

Propriétés:

- Si $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathcal{C})$ alors $\bar{\lambda}$ valeur propre de A
- Si A est diagonnale alors les valeurs propres de A sont ses termes diagonaux
- A et A^T ont les mêmes valeurs propres
- Deux matrices semblables ont les mêmes valeurs propres
- Si μ_1, \ldots, μ_n sont les valeurs propres de $A \in \mathcal{M}_n n(K)$ alors

trace
$$A = \sum_{i=1}^{n} \mu_i$$
 et $\det A = \prod_{i=1}^{n} \mu_i$

Sous-espace propre : Si λ est valeur propre de A, alors le sous-espace propre associé est

$$V_{\lambda} = \{Y \in \mathcal{M}_{n1} | AY = \lambda Y\} = \ker(A - \lambda I)$$

Famille de veteurs propres : Si $\lambda_1, \ldots, \lambda_p$ sont des valeurs propres distinctes de A, alors (Y_1, \ldots, Y_p) est une famille libre $(Y_i$ associé à $\lambda_i)$

Dimension d'un sous-espace propre : Si λ est une valeur propre de multiplicité m de An alors dim $V_{\lambda} \leq m$ Théorème de Cayley-Hamilton :

$$\pi_A(A) = 0$$

Diagonalisation

Diagonalisation : A est dite diagonalisable dans K s'il existe $D \in \mathcal{M}_{nn}(K)$ diagonale et $P \in \mathcal{M}_{nn}(K)$ inversible telle que

$$A = P^{-1}DP$$

Condition nécessaire et suffisante de diagonalisation : Soit $A \in \mathcal{M}_{nn}(K)$ et $\lambda_1, \ldots, \lambda_k$ les k valeurs propres de de multiplicité m_1, \ldots, m_k , alors, les propositions suivantes sont équivalentes :

- A diagonalisable
- $-- \forall i = 1, \ldots, k, \dim \ker(A \lambda_i I) = m_i$
- $--\sum_{i=1}^{n} \dim \ker(A \lambda_i I) = n$

Condition suffisante de diagonalisation : $A \in \mathcal{M}_{nn}(K)$, si A admet n valeurs propres distinctes dans K alors A est diagonalisable dans K

Proposition : Si λ est valeur propre de $A \in \mathcal{M}_{nn}(R)$ de multiplicité n, alors A diagonalisable $\Leftrightarrow A = \lambda I$ Calcul pratique :

- 1. Déterminer les valeurs propres de $A: \lambda_1, \ldots, \lambda_k$
- 2. Déterminer les sous-espaces propres de A pour chaque λ_i (dim $V_i = m_i$)
- 3. On a alors:

$$P = \left(\underbrace{Y_1, Y_2, \dots, Y_p}_{\text{associés à } \lambda_1}, \underbrace{Y_{p+1}, \dots, Y_q}_{\text{associés à } \lambda_2}, \dots, \underbrace{Y_m, \dots, Y_n}_{\text{associés à } \lambda_k}\right)$$

4.
$$D = P^{-1}AP$$

Triangulisation: Toute matrice à coefficients complexes est semblable à une matrice triangulaire supérieure **Application**: Caclul de puissance:

$$A = PDP^{-1} \Rightarrow A^k = PD^kP^{-1}$$

Application : Résolution d'un système de suite récurrente : Soient (u_n) et (v_n) deux suites réelles définis par

$$\begin{cases} u_0, v_0 \text{ données} \\ u_{n+1} = a_{11}u_n + a_{12}v_n \\ v_{n+1} = a_{21}u_n + a_{22}v_n \end{cases}$$

En posant

$$X_n = \begin{pmatrix} u_n \\ v_n \end{pmatrix} \text{ et } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

On a alors

$$X_{n+1} = AX_n$$
 et donc $X_n = A^n X_0$

3.5 Espaces euclidiens

3.5.1 Généralités

Produit scalaire : $(x,y) \mapsto \langle x,y \rangle, E^2 \to \mathbb{R}$ est un produit scalaire si elle vérifie les propriétés suivantes

- 1. Symétrique : $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$
- 2. Linéarité : $\langle x_1 + \mu x_2, y \rangle = \langle x_1, y \rangle + \mu \langle x_2, y \rangle$
- 3. Positivité: $\forall x \in E, \langle x, x \rangle \geq 0$ et $\langle x, x \rangle = 0 \Rightarrow x = 0$

Inégalité de Cauchy-Schwarz:

$$\langle x, y \rangle^2 \le \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle$$

Famille liée:

$$(x,y)$$
 est liée $\Leftrightarrow \langle x,y\rangle^2 = \langle x,x\rangle\langle y,y\rangle$

Norme : $x \mapsto ||x||, E \to \mathbb{R}^+$ est une norme si elle vérifie les propriétés suivantes

- 1. Séparativité : $||x|| = 0 \Rightarrow x = 0$
- 2. Homogénéité : $||\alpha x|| = |\alpha| . ||x||, \forall \alpha \in \mathbb{R}$
- 3. Inégalité triangulaire : $||x+y|| \le ||x|| + ||y||$

Proposition: Soit E un espace vectoriel muni d'un produit scalaire alors $x \mapsto \sqrt{\langle x, x \rangle}$ est une norme sur E

Vecteurs orthogonaux : x, y orthogonaux $\Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0$

Famille de vecteur orthogonale : (x_1, \ldots, x_p) est dite orthogonale si $\langle x_i, x_j \rangle = 0, \forall i, j, i \neq j$

Famille de vecteur orthonormée : (x_1, \ldots, x_p) est dite orthonormée si elle est orthogonale et si $||x_i|| = 1, \forall i$

Théorème de Pythagore :

$$\langle x, y \rangle = 0 \Leftrightarrow ||x + y||_2^2 = ||x||_2^2 + ||y||_2^2$$

Sous-espace orthogonal:

$$F^{\perp} = \{ x \in E | \forall y \in F, \langle x, y \rangle = 0 \}$$

Caractérisation : Si $F = \text{vect} < f_1, \dots, f_p >$

$$x \in F^{\perp} \Leftrightarrow \langle x, f_i \rangle = 0, \forall i$$

Famille libre: Toute famille orthogonale de vecteurs non nuls d'un espace euclidien est libre

Théorème: Soit E un espace euclidien et F un sous-espace vectoriel de E, alors

$$E = F \oplus F^{\perp}$$

Espaces orthogonaux : Si $F = \text{vect} < f_1, \dots, f_p > \text{et } G = \text{vect} < g_1, \dots, g_q > \text{alors}$

$$F, G$$
 orthogonaux $\Leftrightarrow \langle f_i, q_i \rangle = 0, \forall i, j$

Proposition: Si F et G sont orthogonaux alors $F \cap G = \{0\}$

Procédé d'orthogonalisation de Gramm-Schmidt : Si (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de E, alors il existe une famille orthonormée (y_1, y_2, \dots, y_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) evect (x_1, x_2, \dots, x_p) vect (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) telle que vect (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre de (x_1, x_2, \dots, x_p) est une famille libre

- $p = 1: y_1 = \frac{x_1}{||x_1||}$ on a alors vect $\langle x_1 \rangle = \text{vect} \langle y_1 \rangle$
- p=2: on pose $\hat{y}_2=x_2+\beta y_1$ et $y_2=\frac{\hat{y}_2}{||\hat{y}_2||}$

Par construction, on a vect $\langle x_1, x_2 \rangle = \text{vect} \langle y_1, y_2 \rangle \text{ et } \langle \hat{y}_2, y_1 \rangle = \langle x_2 + \beta y_1, y_1 \rangle = 0 \Rightarrow \beta = -\langle x_2, y_1 \rangle$

— p=3: on pose $\hat{y}_3=x_3+\beta_1y_1+\beta_2y_2$ et $y_3=\frac{y_3}{||y_3||}$ et $\beta_1=-\langle x_3,y_1\rangle,\ \beta_2=-\langle x_3,y_2\rangle$

— ...

Projection orthogonale : Soit F un sous-espace de E, et soit (f_1, f_2, \dots, f_p) une base orthonormée de F, alors $\forall x \in E, x = x_F + x_{F^{\perp}}$

$$x_F = \sum_{k=1}^{p} \langle x, f_i \rangle f_i$$

3.5.2 Matrices orthogonales

Définition: $Q \in \mathcal{M}_{nn}(K)$ est orthogonale si et seulement si

$$(Q_i)^T Q_j = \delta_{ij}$$
 (Kronecker)

Condition nécessaire et suffisante :

$$Q$$
 orthogonale $\Leftrightarrow Q^TQ = I$ (i.e. $Q^T = Q^{-1}$)

 ${\bf Matrice\ de\ passage}\ : La\ matrice\ de\ passage\ entre\ deux\ bases\ orthonorm\'ees\ est\ une\ matrice\ orthogonale$

Stablité: Soient $A, B \in \mathcal{M}_{nn}(K)$ deux matrices orthogonales

- A^T est orthogonale
- -AB est orthogonale

Propositions:

- Q orthogonale $\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}^n, ||x|| = ||Qx||$ (norme usuelle de \mathbb{R}^n)
- Q orthogonale $\Leftrightarrow \langle x, y \rangle = \langle Qx, Qy \rangle$

3.5.3 Matrices symétriques

Proposition: Soit $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ est une matrice symétrique, λ_1 et λ_2 deux valeurs propres de A alors les vecteurs propres asociés y_1 et y_2 sont orthogonaux

Théorème : Soit $A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R})$ est une matrice symétrique

- Toute les valeurs propres de A sont réelles
- A est diagonalisable et P est orthogonale : $D = P^T A P$

3.5.4 Formes quadratiques

Définie-positivité:

- A est semi-positive si $\forall x \in \mathbb{R}^n, x^T A x \geq 0$
- A est définie-positive si, de plus, $\forall x \in \mathbb{R}^n, x^T A x = 0 \Rightarrow x = 0$

Proposition:

- Les termes diagonaux d'une matrice définie positive sont strictement positifs
- Toute matrice symétrique définie-positive est inversible

Définition: Polynôme de degré 2 des variables (x_1, \ldots, x_n)

$$q(x) = \sum_{i=1}^{n} \alpha_i x_i^2 + \sum_{1 \le i < j < n} \beta x_i x_j$$

Caractérisation:

q est une forme quadratique $\Leftrightarrow \exists ! A \in \mathcal{M}_{nn}(\mathbb{R}), q(x) = x^T A x$

Analyse numérique (MT09)

4.1 Systèmes linéaires

4.1.1 Algorithme de Gauss

Élimination de Gauss: Soit une matrice $A \in \mathcal{M}_{nn}$ et $b \in \mathcal{M}_{n1}$, pour résoudre efficacement l'équation Ax = b, on cherche à transformer A en une matrice triangulaire grâce à l'algorithme de Gauss.

On note $A^{(0)} = A$

On trouve alors $A^{(k+1)}$ en fonction de $A^{(k)}$ avec :

$$\begin{cases} a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{ik}^{(k)}} a_{kj}^{(k)} \\ a_{ij}^{(k+1)} = b_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{ik}^{(k)}} b_{kj}^{(k)}, \text{ pour } j = k, k+1, \dots, n \end{cases}$$

L'algorithme termine pour k = n

Écriture matricielle de Gauss : On peut écrire les équations précédentes sous la forme matricielle suivante, en notant $\underline{A_i}$ la i-ième ligne de A

$$\underline{A_i^{(i)}} = \underline{A_i^{(i-1)}} - \left(\frac{a_{i,i-1}^{(i-1)}}{a_{i-1,i-1}^{(i-1)}}\right) \underline{A_{i-1}^{(i-1)}}$$

 ${\bf Pivot}$: Les coefficients $a_{kk}^{(k)}$ sont appelées les pivots de Gauss

4.1.2 Factorisation de matrices

Sous-matrice principale : On appelle sous-matrice principale de A d'ordre k la matrice notée

$$[A]_k = (a_i j)_{1 \le i \le k, 1 \le j \le k}$$

Factorisation LU: Il s'agit de trouver $U \in \mathcal{M}_{nn}$ triangulaire supérieur et $L \in \mathcal{M}_{nn}$ triangulaire inférieur telle que A = LU, L ayant tous ses termes diagonaux égaux à 1 cf. Algorithme de Doolitle

Existence:

$$A \text{ est } LU\text{-factorisable} \Leftrightarrow [A]_1, [A]_2, \dots, [A]_n \text{ inversible}$$

Unicité: La factorisation LU, si elle existe, est unique

Factorisation PALU: Si A est non LU-factorisable, on peut permuter les lignes de A pour effectuer la factorisation.

Le système s'écrit alors $PA = LU \Leftrightarrow C = LU$ avec C = PA et P la matrice carrée indiquant les permutations effectuées

Factorisation LUPAQ: Pour les mêmes raisons, et de manière similaire, on peut permuter les colonnes de A. Le système devient alors $PAQ = LU \Leftrightarrow C = LU$ avec C = PAQ

Application à la résolution de systèmes linéaires : Si A est LU-factorisable, alors

$$Ax = b \Leftrightarrow LUx = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

(Ce qui est immédiat puisque L et U sont triangulaires)

Factorisation LDL^T : Si A est LU-factorisable et symétrique, alors $\exists L, D \in \mathcal{M}_{nn}$ avec L une matrice triangulaire inférieur à diagonale unité et D une matrice diagonale telle que

$$A = LDL^T$$

Factorisation de Cholesky (BB^T) : Si A est une matrice symétrique définie-positive alors elle admet une factorisation unique $A = BB^T$ avec B une matrice triangulaire inférieur dont les termes diagonaux sont positifs. cf. Algorithme de Cholesky

4.2 Problèmes de moindres carrées

Définition: Le problème des moindres carrées consiste à trouver x^* telle que

$$x^* = \min_{x \in \mathbb{R}^n} ||Ax - b||$$

Équation normale:

$$x^* = \min_{x \in \mathbb{R}^n} ||Ax - b|| \Leftrightarrow A^T A x^* = A^t b$$

Cette équation provient de $||A(x^* + \Delta x) - b||_2^2$

4.3 Méthodes itératives

4.3.1 Définitions

Méthode itérative: Les méthodes itératives consistent à, étant donné $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ avec $f(\bar{x}) = 0$, $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$, construire une suite $(x^(k))_{k \in \mathbb{N}}$ telle que $\lim_{n \to \infty} x^{(n)} = \bar{x}$

Méthode des points fixes : Pour résoudre f(x) = 0, on écrit l'équation sous la forme x = g(x) puis on construit la suite

$$\begin{cases} x^{(0)} \text{ donn\'e} \\ x^{(n+1)} = g(x^{(n)}) \end{cases}$$

Théorème de convergence : Si g est continue et si $(x^{(n)})_n$ converge alors $(x^{(n)})_n$ converge vers un point fixe de g

Théorème de convergence globale : Soit $g:[a,b] \to [a,b]$ une fonction continuement dérivable sur [a,b]. S'il existe $k \in \mathbb{R}$ telle que $0 \le k < 1$ et $\forall x \in [a,b], |g'(x)| \le k$, alors g possède un unique point fixe $x^* \in [a,b]$ et la suite $\begin{cases} x^{(0)} \in [a,b] \\ x^{(n+1)} = g(x^{(n)}) \end{cases}$ converge vers x^*

Théorème de convergence locale : Soit x^* un point fixe de g, fonction continuement dérivable vérifiant |g'(x)| < 1 alors la suite $\begin{cases} x^{(0)} \in [a,b] \\ x^{(n+1)} = g(x^{(n)}) \end{cases}$ converge vers x^* à condition que $x^{(0)}$ soit suffisamment proche de x^*

4.3.2 Méthodes de Newton (équation et systèmes non-linéaires)

Méthode de Newton : Obtenu géométriquement ou par troncature du développement de Taylor

$$x^{(0)} \in \mathbb{R}x^{(n+1)} = x^{(n)} - \frac{f(x^{(n)})}{f'(x^{(n)})}$$

Théorème de convergence quadratique : Soit g une fonction définie et deux fois continuement dérivable de [a,b] dans lui-même. Soit $x^* \in [a,b]$ tel que $g(x^*) = x^*$ et $g'(x^*) = 0$. Alors la suite définie par $\begin{cases} x^{(0)} \in [a,b] \\ x^{(n+1)} = g(x^{(n)}) \end{cases}$ converge et

$$|x^{(n+1)} - x^*| \le \frac{M}{2} |x^{(n)} - x^*|^2 \text{ avec } M = \max_{x \in [a,b]} |g''(x)|$$

Pour Newton : $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \Rightarrow g(x^*) = x^*$ et $g'(x^*) = 0$

Matrice Jacobienne:

$$Df(x) = \left(\frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, \frac{\partial f(x)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f(x)}{\partial x_n}\right), x \in \mathbb{R}^n$$

Méthode de Newton pour un système d'équation : En tronquant les développements de Taylor de dimensions n à l'ordre 1 on obtient

$$x^{(i+1)} = x^{(i)} - f(x^{(i)}) \times [Df(x^{(i)})]^{-1}$$

4.3.3 Résolution de systèmes linéaires (Jacobi et Gauss-Seidel)

Principe générale: Pour résoudre le système Ax = b, on utilise la suite $x^{(k)}$ suivante:

$$x_0 \in \mathbb{R}Mx^{(k+1)} = Nx^{(k)} + b$$

Avec A = M - N de sorte que, lorsque $n \to \infty$, $(x^{(n)})_n$ converge vers \bar{x} et alors $(M - N)\bar{x} = b \Leftrightarrow A\bar{x} = b$

Méthode de Jacobi : La méthode de jacobi consiste, à chaque itération k, à résoudre chaque équation par rapport à une variable, les autres restant fixes. On obtient alors M=D et N=L+U. En pratique :

$$\begin{cases} a_{11}x_1^{(k+1)} = b_1 - \sum_{j=2}^n a_{1j}x_j^{(k)} \\ \vdots \\ a_{ii}x_i^{(k+1)} = b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}x_j^{(k)} \\ \vdots \\ a_{nn}x_n^{(k+1)} = b_n - \sum_{j=1}^{n-1} a_{nj}x_j^{(k)} \end{cases}$$

Méthode de Gauss-Seidel : Modification de la méthode de Jacobi qui consiste à utiliser pour chaque équation les composantes $x^{(k+1)}$ déjà calculés. Il vient alors que M=D-L et N=U. En pratique :

$$\begin{cases} a_{11}x_1^{(k+1)} = b_1 - \sum_{j=2}^n a_{1j}x_j^{(k)} \\ \vdots \\ a_{ii}x_i^{(k+1)} = b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j^{(k)} \\ \vdots \\ a_{nn}x_n^{(k+1)} = b_n - \sum_{j=1}^{n-1} a_{nj}x_j^{(k)} \end{cases}$$

Théorème de convergence : On considère la méthode itérative suivante : $x^{(k+1)} = Cx^{(k)} + d$ avec $x^{(0)}$ donné

- S'il existe une norme matricielle subordonnée telle que ||C|| < 1 alors la méthode converge vers la solution de $(I C)\bar{x} = d$ quel que soit $x^{(0)}$
- La méthode converge si et seulement si $\rho(C) < 1$, avec $\rho(C) =$ "plus grande valeur prorpe de C"

Matrice à diagonale strictement dominante : On dit que la matrice A est à diagonale strictement dominante si

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \forall i \le n$$

Théorème de convergence pour Jacobi et Gauss-Seidel : Si la matrice A est à diagonale strictement dominante alors les méthodes de Jacobi et Gauss-Seidel convergent

Théorème de convergence pour Gauss-Seidel : Si la matrice A est symétrique définie positive, alors la méthode de Gauss-Seidel est convergente

4.4 Interpolation

Existence: Soient $t_0, t_1, \ldots, t_n \in \mathbb{R}$ distincts et soient $y_0, y_1, \ldots, y_n \in \mathbb{R}$, il existe un et un seul polynôme $p \in \mathcal{P}_n$ tel que

$$p_n - (t_i) = y_i, \forall i = 0, 1, \dots, n$$

Dans la base canonique : Dans la base canonique $(1, x, x^2, \dots, x^n)$ il suffit de résoudre le système $p_i(t_i) = y_i$ i.e.

$$Ax = b \text{ avec } \begin{cases} \underline{A_i} = \begin{pmatrix} 1 & t_i & t_i^2 & \dots & t_i^n \end{pmatrix} \\ \underline{b_i} = \begin{pmatrix} y_i \end{pmatrix} \\ x = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & \dots & a_n \end{pmatrix}^T \end{cases}$$

Dans la base de Lagrange : On appelle base de Lagrange la famille

$$(\mathcal{L}_1(t), \mathcal{L}_2(t), \dots, \mathcal{L}_n(t))$$
 où $\mathcal{L}_i(t) = \prod_{k=0, k \neq i}^n \frac{t - t_k}{t_i - t_k} = \begin{cases} 1 \text{ si } t_i = t \\ 0 \text{ sinon} \end{cases}$

Le polynôme d'interpolation est alors donné par

$$p_n(t) = \sum_{i=0}^{n} y_i \mathcal{L}_i(t)$$

Erreur: On note $e_n(t) = f(t) - p_n(t)$ l'erreur d'interpolation. On note également $\pi_n(t) = (t - t_0)(t - t_1) \dots (t - t_n)$ Alors (en notant $Int(t_0, \dots, t_n)$ le plus petit interval contenant les t_0, \dots, t_n)

$$e_n(t) = \frac{\pi_n(t)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \text{ avec } \xi \in Int(t_0, \dots, t_n)$$

Dans la base de Newton : Dans la base de Newton $(1, t - t_0, (t - t_0)(t - t_1), \dots, (t - t_0)(t - t_1), \dots, (t - t_{n-1}))$, le polynôme d'interpolation est donné par

$$p_n(t) = c_0 + c_1(t - t_0) + \dots + c_n(t - t_0)(t - t_1) \dots (t - t_{n-1})$$

Où les c_k sont les différences divisés d'ordre k

Différence divisée : Soit f une fonction dont on connait les valeurs en des points disincts t_0, t_1, \ldots, t_n . On appelle différence divisée l'expression suivante :

$$\begin{cases} f[a] = f(a) \\ f[a, X, b] = \frac{f[a, X] - f[X, b]}{a - b} \end{cases}$$

Calcul pratique des différences divisées : Les coéficients c_k sont sur la diagonale en k-ième position

k = 0	k = 1	k=2		k = n
$f[t_0]$				
$f[t_1]$	$f[t_0, t_1]$			
$f[t_2]$	$f[t_1, t_2]$	$f[t_0, t_1, t_2]$		
:	:	:		
f[+]	f[+ , +]	$f[t \circ t \cdot t]$	•	$f[t_0, t_1, t_2]$
$f[t_n]$	$f[t_{n-1}, t_n]$	$f[t_{n-2},t_{n-1},t_n]$		$f[t_0,t_1,\ldots,t_n]$

Schéma de Horner : Pour calculer $p_3(t) = c_0 + c_1(t - t_0) + c_2(t - t_0)(t - t_1) + c_3(t - t_0)(t - t_1)(t - t_2)$, on calculer plutôt

$$p_3(t) = c_0 + (t - t_0)[c_1 + (t - t_1)[c_2 + (t - t_2)[c_3]]]$$

Splines cubiques : Soit $\Delta = (a = t_0, t_1, \dots, t_n = b)$ une subdivision de l'intervalle [a, b]. On dit qu'une fonction g est un spline cubique si

- $--g\in C^2([a,b])$
- g correspond sur chaque intervalle $[t_i, t_{i+1}]$ à un polynôme de degré inférieur à 3
- $-g(t_i)=y_i$

- 4.5 Intégration numérique
- 4.6 Équations différentielles
- 4.7 Valeurs propres

$Statistiques_{\ (sy02)}$

- 5.1 Éléments de probabilités
- 5.2 Échantillonnage
- 5.3 Éstimation
- 5.4 Intervalle de confiance
- 5.5 Éstimation optimale
- 5.6 Régression linéaire
- 5.7 Tests d'hypothèses
- 5.8 Tests de conformité
- 5.9 Tests d'homogénéité
- 5.10 Tests d'adéquation
- 5.11 Tests d'indépendance
- 5.12 Analyse de la variance

$Optimisation \tiny \tiny \text{(RO03/RO04)}$

- 6.1 Algorithmes de graphe
- 6.2 Programmation linéaire
- 6.3 Optimisation non-linéaire

Formulaires

- 7.1 Équations différentielles
- 7.2 Trigonométrie