Cours de Prépa

Mathématiques

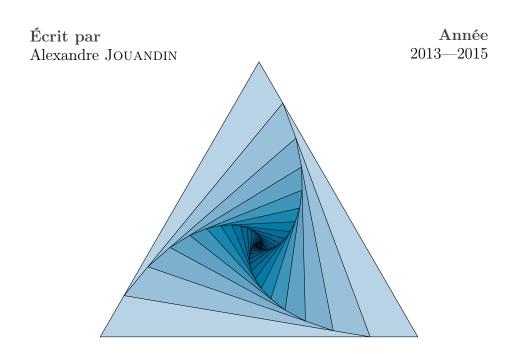


Table des matières

Ι	Pre	emière année	6				
1	Gé o 1.1	métrie Équations générales	7				
2	Calculs algébriques						
	2.1	Somme des termes d'une suite arithmétique	8				
	2.2	Coefficients binomiaux	9				
3	Suit	res	10				
	3.1	Comparaison de suites	10				
	3.2	Suites de Cauchy	11				
4	Nombres complexes 1						
	4.1	Plan complexe	12				
	4.2	Nombres complexes de module 1	12				
II	\mathbf{St}	ructures algébriques usuelles	14				
5	Gro	upes et sous-groupes	16				
	5.1	Définition d'un groupe	16				
	5.2	Produit fini de groupes	16				
	5.3	9 1	16				
	5.4		17				
			17				
		1 9 1	18				
		1	18				
	5.5		18				
	5.6	9 1	18				
	5.7	•	19				
	5.8	Idéaux de $\mathbb Z$	19				

II	[A	lgèbre	20
6	Réd	luction des Endomorphismes	21
	6.1	Genéralités	22
		6.1.1 Matrices carrées semblables	22
		6.1.2 Sous-espace stable par un endomorphisme	
	6.2	Éléments propres d'un endomorphisme	23
		6.2.1 Éléments propres	24
		6.2.2 Éléments propres en dimension finie	24
	6.3	Polynôme Caractéristique	25
	6.4	Endomorphismes et matrices carrées diagonalisables	27
	6.5	Endomorphismes et matrices carrées trigonalisables	28
	6.6	Endomorphismes nilpotents	28
	0.0	6.6.1 Définition	28
		6.6.2 Propriétés en dimension finie	28
	6.7	Polynômes d'un endomorphisme	28
	6.8	Lemme de décomposition des noyaux	29
	6.9	Polynômes annulateurs et diagonalisabilité	29
		Endomorphismes à polynôme minimal scindé	30
	0.10	Endomorphismes a polynome minimal senide	30
7	_	ologie des espaces vectoriels normés	31
	7.1	Normes et espaces vectoriels normés	31
		7.1.1 Rappels	31
		7.1.2 Norme	31
		7.1.3 Distance	32
		7.1.4 Boules	32
	7.2	Complets	33
	7.3	Parties compactes d'un espace normé	33
	7.4	Connexité par arcs	33
	7.5	Topologie	34
ΙV	- Δ	nalyse	36
		·	
8	Séri		37
	8.1	Définitions	37
	8.2	Séries à termes positifs	38
		8.2.1 Comparaison des Série À Termes Positifs (SATP)	38
	0.0	8.2.2 Règle de d'Alembert	40
	8.3	Séries alternées	40
	8.4	Hors programme	40
9	Fam	nilles sommables de nombres complexes	42
	9.1	Dénombrement	42
	9.2	Familles sommables	43
		9.2.1 Pour les réels positifs	43
		9.2.2 Pour les réels et les complexes	44
10	Pro	babilités sur un univers au plus dénombrable	46
		Espace probabilisé	46
		Conditionnement	48
		Indépendance	48

11	Variables aléatoires discrètes	4	<u>1</u> 9
	11.1 Espérance	4	19
	11.1.1 Définitions	4	19
	11.1.2 Propriétés	4	19
	11.2 Variance		50
	11.2.1 Moment		50
	11.2.2 Variance et écart-type		50
	11.2.3 Covariance		50
	11.3 Lois usuelles		51
	11.3.1 Loi binomiale		51
12	Suites de fonctions	5	53
14	12.1 Convergence de suites de fonctions		
	12.2 Convergence des Séries		55
	12.3 Propriétés de la somme		56
	12.4 Séries doubles		50 57
	12.4 Series doubles) (
13	Calcul Différentiel et Intégral		8
	13.1 Dérivation		58
	13.2 Intégration		59
	13.3 Primitive		59
	13.4 Accroissements finis	6	30
	13.4.1 Cas réel	6	60
	13.4.2 Cas vectoriel	6	60
	13.5 Formules de Taylor	6	60
14	Séries Entières	6	31
	14.1 Rayon de Convergence	6	31
	14.2 Propriétés de la somme		32
	14.3 Développement en Séries Entières		33
15	Intégrales sur un intervalle		64
	15.1 Intégrabilité		
	15.2 Intégrales classiques		66
	15.3 Espaces vectoriels normés de fonction intégrables		66
	15.4 Intégrales dépendant d'un paramètre	6	37
	15.5 Fonction Gamma	6	37
	15.6 Intégrales doubles	6	38
16	Espaces Préhilbertiens réels	6	69
	16.1 Produit scalaire	6	39
	16.2 Orthogonalité		70
	16.3 Automorphismes ortogonaux		70
17	Espaces Préhilbertiens complexes	7	$^{\prime}2$
-'	17.1 Structure Préhilbertienne complexe		72
	17.2 Orthogonalité		72
	17.3 Séries de FOURIER		1 2 79

\mathbf{V}	Équations Différentielles		77
18	Équations Différentielles Linéaire		78
	18.1 Équations Différentielles Scalaires d'ordre 1		. 78
	18.2 Équations Différentielles Vectorielles d'ordre 1		
	18.3 Équations Différentielles linéaires du second ordre		. 80
	18.3.1 Coefficients constants		. 81
	18.3.2 Cas général		. 81
19	Équations Différentielles non linéaires		83
	19.1 Équations autonomes		. 83
	19.2 Équations non autonomes		. 84
20	Fonctions de plusieurs variables		85
	20.1 Différentielle, dérivée		. 85
	20.1.1 Différentielle		. 85
	20.1.2 Dérivée selon un vecteur		. 85
	20.2 Inversion locale		. 86
	20.3 Complément sur les courbes planes		. 86
\mathbf{V}^{1}	I Géométrie		88
V	20.4 Arcs Paramétrés		
	20.5 Courbes Planes		
	20.5.1 En polaire		
	20.5.2 Étude d'une courbe paramétrée		
	20.5.2 Etude d'une courbe parametree	•	. 30
\mathbf{V}	II Annexe		91
	20.6 Équivalences		. 92
	20.7 Trigonométrie		
	20.7.1 Définition		
	20.7.2 Addition / Produit		. 92
	20.7.3 Dérivation		
	20.7.4 Formule de MOIVRE		
	20.8 Formules usuelles		
	20.9 Astuces		
Lis	ste des acronymes		94
In	dex		95

Première partie

Première année

Géométrie

1.1 Équations générales

Type | Équation
Droite |
$$ax + by + c = 0$$

Plan | $ax + by + cz + d = 0$
Cercle | $(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2 = R^2$
Sphère | $(x - x_0)^2 + (y - y_0)^2 + (z - z_0)^2 = R^2$

Calculs algébriques

2.1 Somme des termes d'une suite arithmétique

Définition 1 -

Soit I un ensemble fini, et $(x_i)_{i\in I}$ une famille de nombres complexes.

La somme des x_i est notée $\sum_{i \in I} x_i$

Le produit des x_i est noté $\prod_{i \in I} x_i$

Théorème 1.1 : Somme des entiers de 1 à n

Pour tout n de 1 à n:

(2.1)
$$\sum_{k=1}^{n} k = \frac{n(n-1)}{2}$$

Preuve 1.1.1

(2.2)
$$S = 1 + 2 + \dots + n - 1 + n + S = n + n - 1 + \dots + 2 + 1$$

$$2S = n + 1 + n + 1 + \dots + n + 1 + n + 1$$

$$d'où 2S = n \times (n+1), \ et \ S = \frac{n(n+1)}{2}$$

Théorème 1.2 : Somme des premières puissances

Pour tout n entier naturel non nul, on a :

(2.3b)

$$\sum_{k=1}^{n} k^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$\sum_{k=1}^{n} k^3 = \frac{n^2(n+1)^2}{4}$$

$$= \left(\sum_{k=1}^{n} k\right)^2$$

Les démonstrations de ces formules se font par récurrence (en connaissant le résultat), ou en primitivant.

2.2 Coefficients binomiaux

Définition 2

Pour E un ensemble fini de n éléments, on note $\binom{n}{p}$ le nombre de sous-parties de E à p éléments.

$$\binom{n}{p} = \frac{n!}{p!(n-p)!}$$

Suites

Définition 3: Borne supérieure

On appelle borne supérieure d'une partie F d'un ensemble ordonné fini E le plus petit des majorants de F.

En d'autres termes,

(3.1)
$$a = \sup F \Leftrightarrow \forall y \in F, \left[a \le y \Leftrightarrow (\forall x \in F, x \le y) \right]$$

Théorème 3.1 : Théorème de la suite monotone

Soit $(u_n)_{n\in\mathbb{N}}$ une suite croissante de $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$.

Si (u_n) est majorée, alors elle converge vers sa borne supérieure.

Sinon, si (u_n) n'est pas majorée, alors elle admet $+\infty$ pour limite.

3.1 Comparaison de suites

Définition 4 : Suites équivalentes

Deux suites u_n et v_n sont dites **équivalentes** en l'infini s'il existe une suite w_n tendant vers 1 en l'infini telle que $u_n = w_n \times v_n$.

Autrement dit:

$$u_n \sim v_n \Leftrightarrow \exists w_n \xrightarrow[]{+\infty} 1 \text{ tq } u_n = w_n v_n$$

- Définition 5 : $O(\cdots)$ et $o(\cdots)$ -

Si x_n est une suite de $(E, N)^{\mathbb{N}}$ et (α_n) une suite de $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$:

(3.3)
$$x_n = O(\alpha_n), \text{ si } \forall M \in \mathbb{R}^+, \exists n_0, \forall n \in \mathbb{N}, \quad n \ge n_0 \implies N(x_n) \le M|\alpha_n|$$

$$x_n = o(\alpha_n), \text{ si } \forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall n \in \mathbb{N}, \qquad n \ge n_0 \implies N(x_n) \le \varepsilon |\alpha_n|$$

Définition 6 : $O(\cdots)$ et $o(\cdots)$ dans $\mathbb R$

Si
$$(\alpha_n)_n$$
 est une suite à valeurs dans \mathbb{R}^* ,
$$x_n = O(\alpha_n), \text{ si et seulement si } \frac{x_n}{\alpha_n} \text{ est bornée}$$

$$x_n = o(\alpha_n), \text{ si et seulement si } \frac{x_n}{\alpha_n} \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$$

$$x_n = o(\alpha_n)$$
, si et seulement si $\frac{x_n}{\alpha_n} \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$

(ATTENTION) Une suite ne peut pas, à notre niveau, être ~ 0 , en o(0) ou O(0), car la définition dirait que la suite est nulle à partir d'un certain rang.

3.2 Suites de Cauchy

Définition 7 : Suite de CAUCHY —

Une suite
$$(x_n)_n$$
 dans (E, N) est dite de Cauchy si
$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0, \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, n \ge n_0 \implies \boxed{N(x_{n+p} - x_n) < \varepsilon}$$

Nombres complexes

4.1 Plan complexe

Définition 8 : Corps complexe $(\mathbb{C}, +, \times)$

Un nombre complexe est un élément $(a,b) \in \mathbb{R}^2$. L'ensemble des nombres complexes est noté \mathbb{C} , c'est un corps muni des lois suivantes :

Addition (a,b) + (c,d) = (a+c,b+d)de neutre (0,0)

Multiplication $(a,b) \times (c,d) = (ac - bd, ad + bc)$ de neutre (1,0)

Théorème 8.1 -

 $(\mathbb{C}, +, \times)$ est un corps (cf. tableau 4.1 page 15 pour la définition d'un corps)

– Définition 9 : Module —

Soit z = x + iy un nombre complexe. On appelle **module** la valeur $|z| = \sqrt{x^2 + y^2}$

4.2 Nombres complexes de module 1

Définition 10

On note $\mathcal U$ l'ensemble des nombres complexes de module 1. Le disque unité est l'ensemble de ses points.

Propriétés

- \mathcal{U} est stable par le produit \times $z \in \mathcal{U} \Longleftrightarrow \overline{z} = \frac{1}{z}$

Deuxième partie Structures algébriques usuelles

		Groupe	Groupe Abélien	Anneau	Corps
	Neutre e (ou 0)	✓	✓	✓	✓
+	Assossiative	\checkmark	✓	✓	\checkmark
Loi (+/*)	Symétrique (admet a^{-1})	\checkmark	\checkmark	✓	\checkmark
Ţ	Commutative		\checkmark	✓	\checkmark
	Neutre 1			✓	✓
×	Associative			✓	\checkmark
Loi	Distributive de la loi +			✓	\checkmark
П	Commutative				\checkmark
	Inversible				\checkmark

Table 4.1 – Tableau récapitulatif des définitions

Groupes et sous-groupes

5.1 Définition d'un groupe

Définition 1 : Groupe —

On appelle **groupe** le couple (G, *) où G est un ensemble muni d'*, une Loi de Composition Interne (LCI) associative, symétrique, et admettant un neutre.

5.2 Produit fini de groupes

Définition 2 : Groupe Produit -

Soient (G, *) et (G', \circ) deux groupes. Le groupe $(G \times G', \square)$ tel que

$$(x,x')\Box(y,y')=(x*y,x'\circ y')$$

est un groupe appelé groupe produit de G et G'

Exemple: Groupe de Klein

Le groupe ($\mathbb{Z}/2\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/2\mathbb{Z}$) est appelé groupe de Klein. C'est un groupe produit, il n'est pas isomorphe à $\mathbb{Z}/4\mathbb{Z}$, et il a la spécificité de ne pas être cyclique.

5.3 Sous-groupe

Définition 4 : Sous-groupe

Soit (G,*) un groupe, et soit H une partie de GOn dit que H est un sous-groupe de G si, muni de la LCI *, H est un groupe stable par *.

Théorème 4.1 : Caractérisation d'un sous-groupe

Avec les notations précédentes, H est un sous-groupe de G si :

- $\bullet~H$ n'est pas vide
- $\forall (x,y) \in H^2, \ x * y^{-1} \in H.$

En général, pour vérifier que H est non vide, on vérifie que le neutre e de G est aussi dans G.

Théorème 4.2 : Intersection de sous-groupes

Soit $(H_i)_{i\in\mathbb{N}}$ une famille de sous-groupes.

Alors $H = \bigcap_{i \in \mathbb{N}} H_i$ est un sous-groupe.

Preuve 4.2.1 Avec les notations précédentes, montrons que H est un sous-groupe :

$$\forall i \in \mathbb{N}, \ e \in H_i \implies e \in H$$

$$\forall (x,y) \in H^2, \ \forall i \in \mathbb{N}, \ (x,y) \in H_i^2, \ donc \ x * y^{-1} \in H_i \implies x * y^{-1} \in H$$

Ainsi, H respecte les propriétés de caractérisation d'un sous-groupe, donc H est un sous-groupe. \Box

Définition 5 : Sous-groupe engendré

Soit G un groupe, et soit A une partie de G.

L'intersection des sous-groupes de G contenant A est le plus petit sous-groupe contenant A. On le note $\langle A \rangle$, et on dit que c'est le sous-groupe engendré par A.

Quand $A = \{a\}$ est une partie à un seul élément, on dit que $\langle a \rangle$ est un groupe monogène

Théorème 5.1 : Sous-groupes de $(\mathbb{Z},+)$

Pour tout sous-groupe H de $(\mathbb{Z},+)$, $\exists n \in \mathbb{N}$ tel que $H=n\mathbb{Z}$

Preuve 5.1.1 Soit H un sous-groupe. Si $H = \{0\}$, alors $H = 0\mathbb{Z}$.

Supposons maintenant que H contient au moins un entier.

Soit n le plus petit entier de H. Il convient de dire que $n\mathbb{Z} \in H$.

Soit m un entier quelconque de H. Effectuons sa division euclidienne par n:

$$m = nq + r \qquad 0 \le r < n$$

$$nq \in H, m \in H \implies \boxed{r \in H}$$

Or n étant le plus petit entier dans H, r dans H étant inférieur à n, r = 0, donc m = nq

5.4 Morphismes de groupes

5.4.1 Définition

Définition 6: Morphisme de groupe

On appelle morphisme d'un groupe (G,*) à un groupe (H,\times) l'application f telle que

(5.1)
$$\forall (x,y) \in G^2, f(x*y) = f(x) \times f(y)$$

5.4.2 Propriétés d'un morphisme de groupe

Théorème 6.1 : Image et image réciproque d'un sous-groupe

L'image d'un sous-groupe par un morphisme est un sous groupe.

L'image réciproque d'une sous-groupe par un morphisme est un sous-groupe

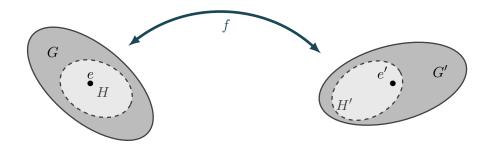


FIGURE 5.1 – Image et image réciproque d'un sous-groupe par un morphisme f

Théorème 6.2 : Condition d'injectivité d'un morphisme

Soit f un morphisme de groupes de (G,*) dans (H,\times) . Alors :

f est injective $\Leftrightarrow \operatorname{Ker} f = \{e\}$ f est surjective $\Leftrightarrow \operatorname{Im} f = H$

5.4.3 Isomorphismes

Définition 7: Isomorphisme

Un morphisme de groupe bijectif est appelé isomorphisme

Théorème 7.1 : Réciproque d'un isomorphisme

La bijection réciproque d'un isomorphisme est un isomorphisme.

5.5 Groupes monogènes et cycliques

5.6 Ordre d'un élément dans un groupe

Définition 8: Éléments nilpotents

Un élément est nilpotent si, composé par lui même, il peut être nul :

(5.2)
$$\begin{cases} a \text{ nilpotent} \\ a \neq 0 \end{cases} \Leftrightarrow \exists p \in \mathbb{N}^{\alpha} \text{ tel que } a^p = 0$$

5.7 Classe d'équivalence

Définition 9: Relation d'équivalence

Une relation d'équivalence \mathcal{R} est une relation binaire caractérisée de la manière suivante :

Définition 10: Relation d'ordre

Une relation d'ordre \mathcal{R} est également une relation binaire. Elle se caractérise de la manière suivante :

(Attention) Bien savoir ce que signifient Symétrie et Anti-symétrie

5.8 Idéaux de \mathbb{Z}

Définition 11

Un élément de $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$ est la classe des éléments ayant tous le même reste par la division euclidienne par n.

E.g. : Dans $\mathbb{Z}/3\mathbb{Z}$, l'élément $\bar{1}$ est la classe des éléments de \mathbb{Z} ayants tous le même reste $\bar{1}$ dans leur division par 3.

Théorème 11.1: Indicatrice d'EULER

C'est la fonction φ telle que

$$\varphi(n) = \operatorname{Card}(\{(\mathbb{Z}/n\mathbb{Z})^*\})$$

Troisième partie Algèbre

Réduction des Endomorphismes

Méthode

Valeurs propres

Pour montrer que λ est une valeur propre d'un endomorphisme u d'un espace vectoriel E, on peut :

- Revenir à la définition, et trouver un vecteur propre x tel que $u(x) = \lambda x$
- Montrer que l'application $f \lambda \mathrm{Id}_E$ est non-injective, c'est-à-dire que

$$\det(f - \lambda \mathrm{Id}_E) = 0$$

- Montrer que λ est une racine du polynôme caractéristique χ_u de u
- On sait que la somme des valeurs propres est égale à la trace

Polynôme caractéristique

Si on cherche le polynôme caractéristique d'un endomorphisme u, ces étapes peuvent permettre d'avancer sa détermination :

- Prendre le polynôme dont les racines sont les valeurs propres de u. C'est à dire le polynôme $\prod (X \lambda_i)$
- Reconnaître les coefficients de degré n-1 et 0 (cf. théorème 7.2 page 26).
- Si la matrice est triangulaire, faire le produit des éléments diagonaux.

Polynôme minimal

Si on cherche le polynôme minimal d'un endomorphisme u dans l'espace E de <u>dimension</u> finie, on peut avoir recours aux affirmations suivantes :

- Le polynôme minimal divise le polynome caratéristique.
- Si $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ sont des valeurs propres distinctes de u d'ordre de multiplicité m_i , alors le polynôme minimal est la valeur minimale des m'_i tels que

$$\Pi_u(u) = \left(X - \lambda_i\right)^{m_i'}(u) = 0$$

• Si on a un polynôme annulateur P, on peut le factoriser pour obtenir les racines. Puisque le polynôme minimal Π_u divise P, il reste à essayer de combiner ces racines pour obtenir le polynôme de plus petit degré qui annule u.

Théorème de décomposition des noyaux

En général, dès qu'on voit une somme directe, on utilise le théorème de décomposition des noyaux.

Si on a P, un polynôme annulateur de u tel que P(u) = 0, alors on a KerP(u) = E, et si P(u) est le produit de plusieurs polynômes, par exemple A et B, on peut écrire

$$E = \operatorname{Ker} A(u) \oplus \operatorname{Ker} B(u)$$

Diagonalisation

6.1 Genéralités

6.1.1 Matrices carrées semblables

Définition 1 : Matrices semblables

Deux matrices sont dites **semblables** si elles représentent le même endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie.

Théorème 1.1

Deux matrices sont semblables si et seulement si il existe une matrice P inversible telle que

(6.1)
$$A_1 = PA_2P^{-1}$$

Théorème 1.2

Deux matrices semblables ont la même trace et le même déterminant. Ce sont des invariants de similitude.

C'est ce dernier théorème qui permet de confirmer l'unicité de la trace et du déterminant d'un endomorphisme.

6.1.2 Sous-espace stable par un endomorphisme

Définition 2 : Sous-espace stable

Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel, F un sous-espace vectoriel de E, et u un endomorphisme de E. On dit que F est stable par u si :

 $(6.2) \forall x \in F, \ u(x) \in F$

On écrit alors que $u(F) \subset F$.

La restriction de u à F au départ et à l'arrivée est l'endomorphisme induit.

(Attention) La simple restriction de u à F ($u_{|F}$) est une application de F dans E et ce n'est pas un endomorphisme, alors que l'endomorphisme induit va de F à F.

Traduction matricielle

On va maintenant voir, conformément au programme, la traduction en termes de matrices. On se place donc dans E qui est cette fois de **dimension finie** n. Si on reprend le sous-espace F, on peut trouver une base (e_1, \dots, e_p) . Cette base peut être complétée en une base de n vecteurs de $E: \mathcal{B} = (e_1, \dots, e_p, \dots, e_n)$. La matrice de u dans \mathcal{B} s'écrit:

	e_1		e_p		e_{i}	n
e_1 :		B			7	
e_p						
e_n		0		I)	

où B est la matrice de l'endomorphisme induit.

6.2 Éléments propres d'un endomorphisme

Théorème 2.1 : Droite stable

Une droite est stable par un endomorphisme u <u>ssi</u> elle est engendrée par un vecteur propre de u.

6.2.1 Éléments propres

Définition 3: Valeur propre, vecteur propre

Soit u un endomorphisme de E un \mathbb{K} -espace vectoriel.

Un scalaire λ est appelé valeur propre de u s'il existe un vecteur x non nul de E tel que

$$(6.3) u(x) = \lambda x$$

Si un tel vecteur x existe, on l'appelera vecteur propre.

Définition 4 : Sous-espace propre

Avec les notations précédentes, on appelera sous-espace propre (s-ep) associé à une valeur propre λ le sous-espace vectoriel E_{λ} :

(6.4)
$$E_{\lambda} = \operatorname{Ker} (u - \lambda \operatorname{Id})$$

C'est donc le sous-espace de E contenant 0 et tous les vecteurs propres de u.

6.2.2 Éléments propres en dimension finie

(Attention) On se place dans un espace E de <u>dimension finie</u>. Les théorèmes et définitions qui suivent ne sont valables (au propgramme) que dans ces conditions.

Définition 5 : Spectre -

Le spectre d'un endomorphisme u de E, noté $\operatorname{sp}(u)$, est l'ensemble de ses valeurs propres.

Théorème 5.1 : Famille finie de s-ep

La somme d'une famille finie de sous-espace propre (s-ep) E_{λ_i} de valeurs propres λ_i deux à deux distinctes est directe :

$$(6.5) \qquad \sum_{i} E_{\lambda_{i}} = \bigoplus_{i} E_{\lambda_{i}}$$

Le programme officiel précise le corrolaire qui va avec :

Théorème 5.2 : Famille de vecteurs propres

Toute famille de vecteurs propres dont les valeurs propres associées sont deux à deux distinctes est libre.

Théorème 5.3

Pour u un endomorphisme de E de dimension finie n, le spectre de u est fini, et de cardinal au plus n.

Théorème 5.4 : Endomorphismes commutant

Soient u et v sont deux endomorphismes d'un espace E de dimension finie. Si u et v commutent, alors tout sous-espace propre de u est stable par v.

Preuve 5.4.1 Soit λ une valeur propre de u, et E_{λ} l'espace propre associé. On a:

$$E_{\lambda} = \operatorname{Ker}(u - \lambda I)$$

Soit x_{λ} de E_{λ} . x_{λ} est un vecteur propre de u. Pour montrer qu'un sous-espace propre de u est stable par v, il faut montrer que $v(x_{\lambda}) \in \text{Ker}(u - \lambda I)$. Or :

$$(u - \lambda I) \circ v(x_{\lambda}) = u \circ v(x_{\lambda}) - \lambda v(x_{\lambda})$$
$$= v \circ u(x_{\lambda}) - v(\lambda x_{\lambda})$$
$$= v \left(u(x_{\lambda}) - \lambda x_{\lambda} \right)$$

D'où :

$$(u - \lambda I) \circ v(x_{\lambda}) = 0$$

Donc v est stable par tout s-ep de u.

Définition 6 : Éléments propres d'une matrice

Soit A une matrice carrée de E un espace de dimension finie.

On appelle valeur propre de A un scalaire λ pour lequel il existe X tel que :

$$(6.6) AX = \lambda X$$

Si ce vecteur X existe, on l'appelle vecteur propre de la matrice A pour la valeur propre λ .

Par extension, on définit le s-ep d'une matrice de manière similaire à la définition 4 page 24. L'ensemble des valeurs propres d'une matrice forme son spectre sp(A).

6.3 Polynôme Caractéristique

Pour une matrice carrée M, on cherche un polynôme dont les valeurs propres sont les racines. C'est alors qu'est né le polynôme caractéristique.

Définition 7 : Polynôme caractéristique

Soit u un endomorphisme de E, un \mathbb{K} -espace vectoriel de dimension finie n. Soit M sa matrice dans une base associée \mathcal{B} .

Le polynôme caractéristique de u, noté χ_u , est le déterminant de l'application $(u - X \operatorname{Id}_E)$ De même, le polynôme caractéristique de la matrice M, noté χ_M , est le déterminant de la matrice $(M - X I_n)$

(6.7)
$$\chi_u = \det(u - X \operatorname{Id}_E) \qquad \chi_M = \det(M - X I_n)$$

Ce polynôme est de degré n. Le polynôme caractéristique doit être <u>unitaire</u>. Bien sûr, on a :

$$\chi_u = \chi_M$$

Théorème 7.1

Deux matrices semblables ont même polynôme caractéristique.

Preuve 7.1.1 (Facile)

Soient A et A' nos deux matrices semblables. Elles représentent le même endomorphisme u dans des bases différentes. Donc

$$\begin{cases} \chi_u = \chi_A \\ \chi_u = \chi_{A'} \end{cases}$$

$$D'où \chi_A = \chi_{A'}.$$

Théorème 7.2 : Valeurs des coefficients de degrés 0 et n-1

Pour une matrice M de rang n, on peut obtenir quelques coefficients du polynôme caractéristique :

$$\chi_M = (-1)^n X^n + (-1)^{n-1} \operatorname{tr}(M) \times X^{n-1} + \dots + \det(M)$$

Pour une matrice de rang 2, le polynôme caractéristique est donc donné par

$$\chi_M = X^2 - \operatorname{tr}(M) X + \det(M)$$

Preuve 7.2.1 Il suffit de développer le polynôme caractéristique, en sachant que les valeurs propres sont les racines, puis d'identifier.

Théorème 7.3 : Polynôme caractéristique d'une matrice triangulaire

$$\text{Soit } A = \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \dots & a_{1,n} \\ 0 & a_{2,2} & \dots & a_{2,n} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & a_{n,n} \end{pmatrix} \text{ une matrice triangulaire supérieure.}$$

Le polynôme caractéristique de cette matrice est

$$\chi_A = \det(A - X I_n) = \prod (a_{i,i} - X)$$

Théorème 7.4 : Polynôme caractéristique d'un endomorphisme induit

Soit u un endomorphisme de E. Le polynôme caractéristique d'un endomorphisme induit de u divise χ_u .

6.4 Endomorphismes et matrices carrées diagonalisables

Définition 8 : Endomorphisme diagonalisable

On dit que u de E est diagonalisable s'il existe une base \mathcal{B} de E dans laquelle la matrice de u est diagonalisable.

Définition 9 : Matrice diagonalisable —

Une matrice carrée est dite diagonalisable si l'endomorphisme de \mathbb{K}^n qui lui est canoniquement associé est diagonalisable.

Définition 10 : Quelques définitions

Quelques définitions portant sur les polynômes :

Racine simple Une racine α du polynôme P est dite simple si elle n'est pas multiple. On dit que son ordre de multiplicité est égal à 1.

Polynôme scindé *P* est scindé s'il peut s'écrire comme <u>le produit de polynômes du premier</u> degré.

Théorème 10.1 : Caractérisation de la diagonalisation

On donne des équivalences à "u diagonalisable" :

- i. E admet une base formée des vecteurs propres de u
- ii. E est somme directe d'espaces sur lesquels u induit des homothéties
- iii. χ_u est scindé, et $\omega(\lambda) = \dim(E_{\lambda})$

iv.
$$n = \sum \dim E_{\lambda}$$

v. u admet pour matrice une matrice diagonalisable

6.5 Endomorphismes et matrices carrées trigonalisables

6.6 Endomorphismes nilpotents

Définition 6.6.1

Définition 11: Endomorphisme nilpotent -

On dit qu'un endormorphisme u est nilpotent d'indice $p \ge 1$ si $u^p = 0$ avec $u^{p-1} \ne 0$.

Propriétés en dimension finie 6.6.2

Théorème 11.1 : Endomorphisme nilpotent trigonalisable

Un endomorphisme u dans un espace E de dimension finie est nilpotent si et seulement si u est trigonalisable avec 0 pour seule valeur propre.

Théorème 11.2 : Majoration de l'indice de nilpotence

Dans un espace de dimension n, l'indice de nilpotence d'un endomorphisme ne dépasse

Si u est nilpotent d'indice n, il existe une base \mathcal{B} dans laquelle la matrice de u est de

(6.11)
$$J_n = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & 0 & & \ddots & 1 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

6.7 Polynômes d'un endomorphisme

Définition 12: Polynôme d'un endomorphisme

Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel, et u un endomorphisme de E.

Pour tout polynôme $P = \sum_{k=0}^{p} a_k X^k$, on définit l'endomorphisme

(6.12)
$$P(u) = \sum_{k=0}^{p} a_k u^k$$

 $P(u) = \sum_{k=0}^{p} a_k u^k$ P(u) est appelé polynôme de l'endomorphisme u.

Théorème 12.1

Pour u dans $\mathcal{L}(E)$, l'application $P \mapsto P(u)$ est un morphisme d'algèbre de $\mathbb{K}[X]$ dans $\mathcal{L}(E)$

Théorème 12.2

Si d est le degré du polynôme minimal P_u de u, alors la famille $(u^k)_{k \in [0,d-1]}$ est une base de $\mathbb{K}[u]$.

Preuve 12.2.1 Soit d le degré minimal du polynôme minimal P_u . La famille $(\mathrm{Id}, u, u^2, \dots, u^{d-1})$ est libre.

CAYLEY-HAMILTON

Théorème 12.3 : Cayley-Hamilton

Si u est un endomorphisme d'un espace vectoriel $\underline{\text{fini}}$, alors le polynôme caractéristique χ_u est un polynôme annulateur de u.

Le polynôme caractéristique est donc un multiple du polynôme minimal.

6.8 Lemme de décomposition des noyaux

Théorème 12.4 : Théorème de décomposition des noyaux

Soient deux polynomes P et Q de $\mathbb{K}[X]$. Pour P et Q premiers entre eux :

(6.13a)
$$\operatorname{Ker}[(PQ)(u)] = \operatorname{Ker}[P(u)] \oplus \operatorname{Ker}[Q(u)]$$

Maintenant, on va voir le théorème dans une forme plus générale, qu'on déduit par récurrence sur le théorème précédent.

Théorème 12.5 : Théorème de décomposition des noyaux

Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel, et u un endomorphisme de E. Si A_1, \dots, A_p sont des polynômes de $\mathbb{K}[X]$ **premiers deux à deux**, alors :

(6.13b)
$$\operatorname{Ker}\left((A_1 \times A_2 \times \cdots \times A_p)(u)\right) = \bigoplus_{i=1}^p \operatorname{Ker}\left(A_i(u)\right)$$

6.9 Polynômes annulateurs et diagonalisabilité

Définition 13: Polynôme minimal

Il existe un unique polynôme unitaire Π_{φ} appelé le polynôme minimal tel que pour tout

morphisme
$$\varphi$$
, $\Pi_{\varphi}(\varphi) = 0$ CÀD $(\Pi_{\varphi}) = \text{Ker}(\varphi)$

(6.14)

Théorème 13.1 : Formule de Grassman

Si V et W sont deux espaces vectoriels de dimension finie de E alors :

$$\dim(V+W) = \dim V + \dim W - \dim(V \cap W)$$

6.10 Endomorphismes à polynôme minimal scindé

Topologie des espaces vectoriels normés

7.1 Normes et espaces vectoriels normés

7.1.1 Rappels

Définition 14: Espace vectoriel

Soit \mathbb{K} un corps (\mathbb{R} ou \mathbb{C}).

E est un \mathbb{K} -espace vectoriel s'il respecte les conditions suivantes :

7.1.2 Norme

Définition 15 : Définition de la norme

Soit E un espace vectoriel de K. Une **norme** est une application $N: E \to \mathbb{R}^+$ vérifiant :

Et le couple (E, N) est l'espace vectoriel normé associé.

Théorème 15.1 : Norme N_2

$$N_2: f \mapsto \left(\int\limits_{[a,b]} |f|^2\right)^{rac{1}{2}} ext{ est une norme sur } \mathcal{C}\left([a,b],\mathbb{K}
ight)$$

7.1.3Distance

Il y a plusieurs manières de définir la distance. Si on se place dans un espace vectoriel normé, on peut utiliser la norme pour définir la distance, comme dans la définition 17. Sinon, si l'espace est quelconque, la distance peut avoir la définition générale suivante:

Définition 16 : Distance dans un espace quelconque

Soit E un ensemble. On appelle distance dans E toute application $d: E \times E \to \mathbb{R}^+$ telle

$$d(x,y) = 0 \implies x = y$$
 Séparation

(ii)
$$\forall (x,y) \in E^2$$
, $d(x,y) = d(y,x)$ Symétrie

Définition 17 : Distance associée à une norme

Soit $(E, \|\cdot\|)$ un espace vectoriel normé

La distance d associée à la norme $\|\cdot\|$ est l'application :

$$d \colon E^2 \to \mathbb{R}^+ (x, y) \mapsto ||x - y||$$

7.1.4 Boules

Définition 18: Boule

Dans une espace vectoriel normé (E, N), on définit les boules centrées en a et de rayon r

Boule ouverte de rayon r centrée en a: $x \in E|N(x-a) < r$

 $x \in E|N(x-a) \le r$ Boule fermée de rayon r centrée en a:

> **Sphère** de rayon r centrée en a: $x \in E|N(x-a) = r$

Définition 19 : Convergence d'une suite —

On dit que la suite des $(x_n)_n$ converge si l'une des conditions suivantes est vérifiée :

(i)
$$\exists l \in E \text{ tel que } (N(x_n - l)) \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$$

(ii) $\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \text{ tel que } (n \ge n_0 \implies N(x_n - l) < \varepsilon)$
(iii) $\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \text{ tel que } (n \ge n_0 \implies x_n \in B(l, \varepsilon))$

(ii)
$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \text{ tel que } (n > n_0 \implies N(x_n - l) < \varepsilon$$

(111)
$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \text{ tel que } (n \geq n_0 \implies x_n \in B(l, \varepsilon))$$

7.2 Complets

Définition 20 : Complet

A est un complet si toute suite de Cauchy $(c_n)_n \in A$ admet une limite $l \in A$ CÀD si toute suite de Cauchy est convergente

Remarque : Intuitivement, un espace est complet s'il n'a pas de « trou ». \mathbb{Q} n'est pas complet, car $\sqrt{2}$ n'est pas dans \mathbb{Q} .

Définition 21: Espace de BANACH

Un espace de BANACH est un espace-vectoriel <u>normé et complet</u>.

7.3 Parties compactes d'un espace normé

Définition 22 : Compact -

A compact si toute suite d'éléments $(x_n)_n \in A$ a au moins une valeur d'adhérence CÀD on peut extraire de $(x_n)_n$ une suite $(x_{\varphi(n)})_n$ qui converge dans A

Théorème 22.1 : Théorème de Heine

Si (E, N) et (F, N) sont des espaces vectoriels normés, A une partie **compacte** de E, si $f \in \mathcal{C}(A, F)$, alors f est **uniformément continue**.

Théorème 22.2

Toute partie fermée d'un compact est compact

7.4 Connexité par arcs

Définition 23: Convexe

Un ensemble E est convexe si :

(7.6)

$$\forall (x,y) \in E^2, \forall t \in [0,1], tx + (1-t)y \in E$$

Intuitivement, un ensemble est convexe si on peut relier deux points avec une ligne contenue dans cet ensemble.

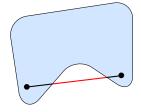


FIGURE 7.1 – Un ensemble non convexe

Définition 24: Fonction convexe

Une fonction $f: I \mapsto \mathbb{R}$ est dite convexe si :

$$\forall (a,b) \in I^2, \forall t \in]0,1[, f(ta+(1-t)b) \le tf(a)+(1-t)f(b)]$$

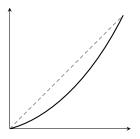


FIGURE 7.2 – Une fonction convexe

Théorème 24.1 : Convexe dans $\mathbb R$

I de $\mathbb R$ est convexe si et seulement si I est un intervalle de $\mathbb R$

Définition 25 : Connexe par arcs

Une partie A d'un espace vectoriel normé (E, N) est connexe par arcs si, pour tous points a et b de E, il existe une fonction $f: [0, 1] \to E$ continue telle que

(7.8)
$$\begin{cases} f(0) = a \\ f(1) = b \\ f([0,1]) \subset A \end{cases}$$

(7.7)

Théorème 25.1 : Connexe dans $\mathbb R$

A non vide de \mathbb{R} est connexe si et seulement si A est un intervalle de \mathbb{R}

7.5 Topologie

Voici plusieurs définitions utiles à l'étude d'espaces vectoriels normés :

Définition 26: Ouvert -

Une partie E est un **ouvert** si, pour tout élément x de E, il existe une boule centrée en x inclue dans E (cf. FIGURE 7.3)

Définition 27 : Fermé —

Un espace vectoriel F est dit **fermé** si son complémentaire \overline{F} est un ouvert

Pour différencier un ouvert d'un fermé, prenons le schéma ci-contre :

La partie en **rouge** est un ouvert noté O, celle en **bleue** est un fermé noté F.

En effet : il n'existe aucun disque centré en $y \in O + F$ inclus dans la partie O + F, donc O + F n'est pas un ouvert. Par contre, pour tout point $x \in O$, on peut trouver une boule inclue dans O.

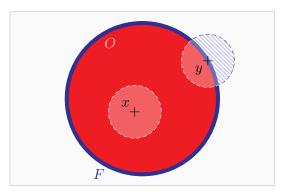


Figure 7.3 – Ouvert / Fermé

Théorème 27.1 : Caractérisation d'un fermé

 $F \subset E$ est un fermé ssi toute suite convergente de F a sa limite dans F

Définition 28: Intérieur, Adhérence

L'intérieur de B, noté B, est la <u>réunion</u> des parties ouvertes <u>contenues</u> dans B. L'adhérence de A, notée \overline{A} est l'intersection des parties fermées contenants A.

Propriétés

- A fermé $\Leftrightarrow A = \overline{A}$
- Fr(A) est un fermé frontière
- $\bigcup_{\text{finie}} \text{fermés} = \text{fermé}$
- \cap fermés = fermé

Théorème 28.1

Un complet A d'un espace vectoriel normé E est <u>fermé</u>.

La réciproque (Les parties complètes sont les parties fermées) est vraie si E est un espace de Banach.

Quatrième partie Analyse

Séries

Méthode

Étude d'une série

Prenons le cas d'étude d'une série : $\sum u_n$

- 1. Vérifier que $\sum u_n$ est positive. Si elle ne l'est pas, on peut prendre $N(\sum u_n)$. Dans \mathbb{R} , on prendra $\left|\sum u_n\right|$.
- 2. Utiliser un théorème de comparaison pour ramener à des séries facilement étudiables. On peut:
 - Trouver un équivalent (en utilisant des Développements Limités (DLs))
 - Trouver une domination en $o(\cdots)$ ou en $O(\cdots)$
 - Majorer/Minorer explicitement, mais c'est rare

8.1 **Définitions**

Définition 1

La série S de terme général u_n est la suite $(S_n)_{n\in\mathbb{N}}$ où on définit S_n de manière suivante.

$$S_n = \sum_{k=0}^n \underbrace{u_n}_{\text{Terme général de la série}}$$

Définition 2 : Convergence d'une série

On dit que la série des u_n converge s'il existe l tel que $l = \lim_{n \to \infty} S_n$ existe. S'il la suite $(u_n)_n$ ne converge pas vers 0, on dit que sa série S_n diverge grossièrement

Théorème 2.1 : Théorème suite-série

La série $S_n = \sum_{n=0}^{\infty} (a_{n+1} - a_n)$ converge <u>si et seulement si</u> la suite (a_n) <u>converge</u>.

8.2Séries à termes positifs

Définition 3: Série À Termes Positifs

On appelle Série À Termes Positifs (SATP) toute série de terme général u_n réel tel que, à partir d'un certain rang, $u_n \ge 0$.

Théorème 3.1 : Convergence des SATP

Si $\sum u_n$ est une SATP, alors :

(8.1)

$$\sum u_n$$
 converge $\Leftrightarrow \sum_{k=0}^n u_n$ est majorée

Comparaison des SATP 8.2.1

Théorème 3.2 : Théorème de comparaison des SATPs

Si on a deux suites u_n et v_n de $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ telles qu'on ait une des conditions suivantes :

 $\begin{cases} u_n \leq v_n \\ u_n = o(v_n) \text{ , alors } \sum v_n \text{ converge } \implies \sum u_n \text{ converge.} \\ u_n = O(v_n) \end{cases}$

On a également la contraposée : $\sum u_n$ diverge $\implies \sum v_n$ diverge

Théorème 3.3 : 2^e théorème de comparaison des SATPs

Soient $(a_n)_{n\in\mathbb{N}}$ et $(b_n)_{n\in\mathbb{N}}$ deux suites positives.

Si $u_n \sim v_n$, alors u_n et v_n sont de même nature.

Théorème 3.4 : CÉSARO

Si $\sum \alpha_n$ est une SATP <u>divergente</u>, et que (β_k) est une suite <u>complexe convergente</u> vers β , alors la suite (S_n) de terme général :

$$S_n = \frac{\sum_{k=0}^{n} \alpha_k \beta_k}{\sum_{k=0}^{n} \beta_k}$$

(définie à partir d'un certain rang) converge vers β .

8.2.2 Règle de d'Alembert

Lemme -

Pour toute suite $\underbrace{(u_n)}_{u_{n+1}} \underbrace{\text{strictement positive}}_{\text{dun}}$, s'il existe une suite (α_n) $\underbrace{\text{strictement}}_{n} \underbrace{\text{strictement}}_{n}$, alors

 $(8.2) u_n = O(\alpha_n)$

Théorème 3.5 : Règle de d'ALEMBERT

Si, à partir d'un certain rang, $\begin{cases} u_n > 0 \\ \frac{u_{n+1}}{u_n} \to l \end{cases}$ alors :

(8.3) $\begin{cases} \text{Si } l > 1, \sum u_n \text{ converge} \\ \text{Si } l < 1, \sum u_n \text{ diverge grossièrement} \end{cases}$

Ce théorème est peu utile car il est « trop vrai ».

8.3 Séries alternées

Définition 4 : Série alternée -

La série $\sum u_n$ est une **série alternée** s'il existe (α_n) une suite positive et $\varepsilon \in \{-1; 1\}$ tels que $u_n = \varepsilon (-1)^n \alpha_n$

Théorème 4.1: Théorème spécial des séries alternées (TSSA)

Si
$$\left\{ \begin{array}{l} \sum u_n \text{ est une série alternée} \\ (|u_n|) \text{ est décroissante} \\ (|u_n|) \xrightarrow[+\infty]{} 0 \end{array} \right.$$
, alors $\sum u_n \text{ converge et } \forall n \geq 0$, $\left| \sum_{k=n}^{+\infty} u_k \right| \leq |u_n|$

(Attention) Ne pas oublier les valeurs absolues pour l'étude des séries alternées.

8.4 Hors programme

Tous les théorèmes vus ici sont à démontrer.

${ m Th\'{e}or\`{e}me}\;4.2:{ m Transformation}\;{ m d'Abel}$

Soient deux suites (a_n) et (b_n) de $\mathbb{K}^{\mathbb{N}}$. On note $B_n = \sum_{k=0}^n b_k$. Alors :

(8.4)
$$\sum_{k=0}^{n} a_k b_k = a_n B_n + \sum_{i=0}^{n-1} (a_i - a_{i+1}) B_i$$

On peut en déduire, si on a les conditions $\begin{cases} \sum (a_i - a_{i+1}) \text{ CVA vers 0} \\ B_n = \sum_{k=0}^n b_k \text{ est bornée} \end{cases}, \text{ que } \sum a_k b_k$

Preuve 4.2.1 On remarque que $b_i = B_i - B_{i-1}$, avec $b_0 = B_0$. Il vient :

$$\sum_{k=0}^{n} a_k b_k = a_0 b_0 + \sum_{k=1}^{n} a_k (B_k - B_{k-1})$$
$$= a_0 b_0 + \sum_{k=1}^{n} a_k B_k - \sum_{k=1}^{n} a_k B_{k-1}$$

On change d'indice sur la deuxième somme, et comme $b_0=B_0$:

$$= a_0 B_0 + \sum_{k=1}^n a_k B_k - \sum_{k=0}^{n-1} a_{k+1} B_k$$

$$= \sum_{k=0}^{n-1} a_k B_k + a_n B_n - \sum_{k=0}^{n-1} a_{k+1} B_k$$

$$= a_n B_n + \sum_{k=0}^{n-1} (a_k - a_{k+1}) B_k$$

Familles sommables de nombres complexes

9.1 Dénombrement

Définition 5: Ensemble fini

On dit que E est un ensemble fini de cardinal n si E est en bijection avec $[\![0,n[\![$

Définition 6 : Equipotence

Deux ensembles E et F sont dits **équipotents** (ou en bijection) s'il existe une application $\varphi: E \to F$ telle que φ soit bijective.

Définition 7 : Ensemble dénombrable

On dit que E est un ensemble dénombrable s'il est équipotent à $\mathbb N$

Théorème 7.1

Toute partie infinie de $\mathbb N$ est dénombrable.

Théorème 7.2

Un ensemble est fini ou dénombrable si et seulement si il est équipotent à une partie de $\mathbb N$

Théorème 7.3

L'ensemble \mathbb{N}^2 est dénombrable.

Preuve 7.3.1 On utilise la fonction de couplage de Cantor :

(9.1)
$$f(p,q) = q + \sum_{i=0}^{p+q} i$$

On montre que cette fonction est bijective.

Théorème 7.4

Une réunion finie ou dénombrable d'ensembles dénombrables est dénombrable.

Ainsi, \mathbb{Q} est dénombrable :

$$\mathbb{Q} = \bigcup_{q \in \mathbb{N}^*} \left\{ \frac{p}{q}, p \in \mathbb{Z} \right\}$$

Théorème 7.5

L'ensemble \mathbb{R} n'est pas dénombrable.

9.2 Familles sommables

9.2.1 Pour les réels positifs

Définition 8 : Famille sommable de réels positifs

Soit une famille $(u_i)_{i\in I}$ de nombres réels positifs. Une famille est sommable s'il existe un réel M tel que, pour toute partie finie $J\subset I$, on ait :

$$(9.2a) \sum_{i \in I} u_i \le M$$

On définit la somme de cette famille par

$$(9.2b) \qquad \sum_{i \in I} u_i = \sup_{J} \sum_{n \in J} u_n$$

Théorème 8.1 : Sommation par paquets

Soit une famille $(u_i)_{i\in I}$ de nombres réels positifs. Soit $(I_n)_{n\in\mathbb{N}}$ une partition dénombrable de I.

La famille $(u_i)_{i \in I}$ est sommable si et seulement si :

- la sous-famille $(u_i)_{i \in I_n}$ est sommable pour tout n
- la série $\sum_{n} \left(\sum_{i \in I_n} u_i \right)$ est convergente

(9.3)
$$\sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{i \in I_n} u_i \right) = \sum_{n \in I} u_n$$

Théorème 8.2 : Sommation triangulaire

Soit $(u_{p,q})_{(p,q)\in\mathbb{N}^2}$ une famille de réels positifs.

$$(9.4) \qquad (u_{p,q})_{(p,q)\in\mathbb{N}^2} \text{ est sommable } \Leftrightarrow \sum_{n} \left(\sum_{p+q=n} u_{p,q}\right) \text{ converge}$$

$$\sum_{(p,q)\in\mathbb{N}^2} u_{p,q} = \sum_{n} \left(\sum_{p+q=n} u_{p,q}\right)$$

9.2.2 Pour les réels et les complexes

Définition 9: Famille sommable

Une famille $(u_i)_{i\in I}$ de $\mathbb{K}^{\mathbb{N}}$ est sommable si la famille de réels positifs $(|u_i|)_{i\in I}$ est sommable.

Théorème 9.1

 $(u_i)_{i \in I}$ est sommable $\Leftrightarrow \sum_{i \in I} u_i$ absolument covergente

Théorème 9.2 : Sommation par paquets

Soit une famille $(u_i)_{i\in I}$ de nombres réels positifs. Soit $(I_n)_{n\in\mathbb{N}}$ une partition **dénombrable** de I.

La famille $(u_i)_{i \in I}$ est sommable si et seulement si :

- la sous-famille $(u_i)_{i \in I_n}$ est sommable pour tout n
- la série $\sum_{n} \left(\sum_{i \in I_n} |u_i| \right)$ est convergente

Dans ce cas:

$$(9.5) \qquad \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{i \in I_n} u_i \right) = \sum_{n \in I} u_n$$

Théorème 9.3

Soient $(a_p)_{p\in\mathbb{N}}$ et $(b_q)_{q\in\mathbb{N}}$ deux familles sommables. Alors la famille $(a_pb_q)_{(p,q)\in\mathbb{N}^2}$ som-

mable et

(9.6)
$$\sum_{(p,q)\in\mathbb{N}^2} a_p b_q = \left(\sum_{p\in\mathbb{N}} a_p\right) \left(\sum_{q\in\mathbb{N}} b_q\right)$$

Preuve 9.3.1 Ce théorème est issu du théorème de Fubini (cf. théorème 24.4 page 57) : les deux suites $(a_p)_{p\in\mathbb{N}}$ et $(b_q)_{q\in\mathbb{N}}$ sont sommables, donc leurs séries convergent absolument, et les hypothèse du théorème de Fubini sont alors vérifiées.

Théorème 9.4 : Sommation triangulaire

Soit $(u_{p,q})_{(p,q)\in\mathbb{N}^2}$ une famille de réels positifs.

$$(9.7) \qquad (u_{p,q})_{(p,q)\in\mathbb{N}^2} \text{ est sommable } \Leftrightarrow \sum_{n} \left(\sum_{p+q=n} |u_{p,q}|\right) \text{ converge}$$

$$\sum_{(p,q)\in\mathbb{N}^2} u_{p,q} = \sum_{n} \left(\sum_{p+q=n} u_{p,q}\right)$$

(Attention) Faire attention à bien mettre des modules partout

Probabilités sur un univers au plus dénombrable

Espace probabilisé 10.1

Définition 10: Univers

Un univers Ω est l'ensemble des issues d'une expérience aléatoire. L'ensemble des parties de l'univers Ω est noté $\mathcal{P}(\Omega)$

Définition 11: Tribu

Une tribu sur un univers Ω est un sous-ensemble $\mathcal T$ de $\mathcal P(\Omega)$ vérifiant les propriétés :

- $\Omega \in \mathcal{T}$ $\forall A \in \mathcal{T}, \overline{A} \in \mathcal{T}$ $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathcal{T}^{\mathbb{N}}, \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathcal{T}$

Le couple (Ω, \mathscr{T}) est appelé espace probabilisable.

Propriétés

Si (Ω, \mathcal{T}) est un espace probabilisable, et A_i un élément de \mathcal{T} :

- $\bigcup_{\text{finie}} A_i \in \mathscr{T}$ $\bigcap_{\text{finie}} A_i \in \mathscr{T}$ $\forall (A_n)_{n \in \mathbb{N}}, \bigcap_{n \in \mathbb{N}} A_i \in \mathscr{T}$

•
$$\forall (A,B) \in \mathscr{T}^2, A \cap \overline{B} = A \backslash B$$

Définition 12: Incompatibilité, implication

Deux évènements A et B sont incompatibles si $A\cap B=\varnothing$ On dit que $A\underset{\text{implique}}{\Longrightarrow} B$ quand $A\subset B$

(ATTENTION)

Ne pas confondre $(A \cap B = \emptyset)$ et $(P(A \cap B) = 0)$

Définition 13: Système complet d'évènements

Soit (Ω, \mathcal{T}) un espace probabilisable.

Soit I fini ou égal à \mathbb{N}

Un système complet d'évènements est une suite d'évènements $(A_i)_{i\in I}$ telle que :

$$\bullet \bigcup_{i \in I} A_i = \Omega$$

•
$$\forall (p,q) \in I^2, p \neq q, A_p \cap A_q = \varnothing$$

Définition 14 : Probabilité

Soit (Ω, \mathscr{T}) un espace probabilisable. La **probabilité** est l'application $\mathbb{P}: \mathscr{T} \to [0,1]$ telle que :

- $\bullet \ \mathbb{P}(\Omega) = 1$
- Pour toute suite $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}\in\mathscr{T}^{\mathbb{N}}$ d'éléments <u>deux à deux incompatibles</u> :

$$-\sum \mathbb{P}(A_n)$$
 converge

$$- \mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(A_n)$$

$$(\sigma\text{-additivit\'e})$$

Le triplet $(\Omega, \mathscr{T}, \mathbb{P})$ est appelé espace probabilisé

(ATTENTION)

Espace propabilisable $(\Omega, \mathcal{T}) \neq$ Espace probablilisé $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$

La propriété de σ -additivité existe sous forme d'inégalité quand les évènements ne sont pas incompatibles :

Théorème 14.1 : Inégalité de Boole

Soit $(\Omega, \mathcal{T}, \mathbb{P})$ un espace probablilisé.

Soit
$$(A_n)_{n\in\mathbb{N}}\in\mathscr{T}^{\mathbb{N}}$$
 telle que $\sum\mathbb{P}(A_n)$ converge. Alors :

(10.1)
$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) \le \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{P}(A_n)$$

Preuve 14.1.1 On se ramène à une suite d'évènements deux à deux disjoints en introduisant la suite (C_n) telle que :

$$C_0 = A_0 \qquad \qquad C_n = A_n \backslash \bigcup_{k=0}^{n-1} A_k$$

Puisque $C_n \subset A_n$, on a:

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty}A_n\right) = \sum_{n=0}^{+\infty}\mathbb{P}(C_n) \leq \sum_{n=0}^{+\infty}\mathbb{P}(A_n)$$

10.2 Conditionnement

10.3 Indépendance

Définition 15: Évènements indépendants

Deux évènements A et B sont indépendants lorsque

(10.2)
$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \times \mathbb{P}(B)$$

Variables aléatoires discrètes

11.1 Espérance

11.1.1 Définitions

Définition 16 : Espérance d'une famille finie

Soit X une variable aléatoire prenant un nombre fini de valeurs x_1, x_2, \dots, x_n . L'espérance de X est donnée par la somme finie :

(11.1)
$$E(X) = \sum_{i=1}^{n} x_i \mathbb{P}_X(x_i)$$

On peut étendre la définition précédente au cas où les valeurs de X forment une famille sommable :

Définition 17 : Espérance d'une variable aléatoire discrète

Soit X une variable aléatoire **réelle discrète**. On dit que X est d'**espérance** finie si la famille $(x\mathbb{P}_X(x))_{x\in X(\Omega)}$ est sommable.

11.1.2 Propriétés

Propriétés

- L'ensemble & des variables aléatoire de Ω dans $\mathbb R$ et dont l'espérance est finie est un espace vectoriel
- L'espérance est une forme linéaire sur $\mathscr E$
- $\forall X \in \mathcal{E}, X(\Omega) \subset \mathbb{R}^+ \implies E(X) \ge 0$ (l'espérance est positive)
- Soit Y une variable aléatoire d'espérance finie, si X est une variable aléatoire telle que $|X| \leq Y$, alors X est d'espérance finie.
- ullet Si X et Y sont deux lois indépendantes et admettant chacune une espérance

finie, alors XY est d'espérance finie et

$$E(XY) = E(X) E(Y)$$

11.2 Variance

11.2.1 Moment

Définition 18 : Moment d'ordre n

Soit X une variale aléatoire discrète. On dit que X admet un moment d'ordre m si X^m admet une espérance finie.

Théorème 18.1

Si X est une variable aléatoire admettant un moment d'ordre 2, alors X admet une espérance finie.

Théorème 18.2 : Inégalité de Cauchy-Schwarz

Si X et Y sont deux variables aléatoires discrètes de moment d'ordre 2, alors XY a une espérance finie et

(11.2)
$$\left(E(XY)\right)^2 \le E(X^2) E(Y^2)$$

11.2.2 Variance et écart-type

Définition 19 : Variance et Écart-type

Soit X une variable aléatoire discrète admettant un moment d'ordre 2. On définit la variance par :

(11.3a)
$$V(X) = E\left(\left(X - E(X)\right)^2\right)$$

et l'**écart-type** par :

$$(11.3b) \sigma(X) = \sqrt{V(X)}$$

Théorème 19.1 : Formule de KÖNIG-HUYGENS

Soit X une variable aléatoire discrète admettant un moment d'ordre 2. Alors :

(11.4)
$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2$$

11.2.3 Covariance

Définition 20: Covariance

Soient X et Y deux variables aléatoires discrètes admettant un espérance finie. Si elle existe, on définit la covariance de X et de Y par :

(11.5)

5)
$$\operatorname{cov}(X,Y) = E\left(\left(X - E(X)\right)\left(Y - E(Y)\right)\right)$$

Théorème 20.1 : Existence de la covariance

Soient X et Y deux variables aléatoires admettant un moment d'ordre 2. Alors la covariance de X et de Y existe et on a :

(11.6)
$$\operatorname{cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

Preuve 20.1.1 On a :

$$cov(X,Y) = E\left(\left(X - E(X)\right)\left(Y - E(Y)\right)\right)$$

On développe :

$$= E\bigg(XY - E(X)Y - E(Y)X + E(X)E(Y)\bigg)$$

Par linéarité de l'espérance :

$$= E(XY) - E(E(X)Y) - E(E(Y)X) + E(E(X)E(Y))$$

$$= ???$$

$$cov(X,Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

Lois usuelles 11.3

Définition 21: Loi de Bernoulli -

La loi de Bernoulli est une distribution discrète qui prend la valeur 1 avec une probabilité p et la valeur 0 avec la probabilité (1-p).

Une variable alétoire qui suit cette loi est appelée variable de BERNOULLI

Loi binomiale 11.3.1

Définition 22

La loi binomiale, de paramètres n et p, est la loi de probabilité d'une variable aléatoire Xégale au nombre de succès rencontrés au cours d'une répétition de n épreuves de Bernoulli, pétant la probabilité de succès d'une épreuve de Bernoulli.

Autrement, c'est une variable aléatoire X telle que

$$X = Y_1 + Y_1 + \dots + Y_n$$

où les Y_i sont des variables aléatoires indépendantes de loi de BERNOULLI.

La variable aléatoire suit une loi de probabilité :

(11.7)
$$\mathbb{P}(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k}$$

Théorème 22.1 : Espérance et variance

Soit X une variable aléatoire qui suit une loi binômiale. Alors :

(11.8)
$$E(X) = np$$
 $V(X) = np(1-p)$

Suites de fonctions

Méthode

En général, pour la convergence simple, on fixe x. Pour la convergence uniforme, puisqu'on cherche la norme N_{∞} , on dérive $f_n(x)$ pour étudier ses variations.

12.1 Convergence de suites de fonctions

Définition 23

Définitions simplifiées des différents types de convergence

(12.1)

La suite des (f_n) converge **simplement** vers $f \Leftrightarrow \forall x, (f_n(x))_n \to f(x)$ La suite des (f_n) converge **uniformément** vers $f \Leftrightarrow N_\infty^A \underbrace{\left(f_n - f\right)}_{\in B(A,F)} \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$ $(f_n(x))_n$ vérifie le **critère de Cauchy de CU** $\Leftrightarrow \exists \varepsilon > 0 | n \geq n_0(\varepsilon) \Rightarrow N_\infty^A \left((f_n - f)\right) < \varepsilon$

Le critère de Cauchy de convergence uniforme est équivalent à la convergence uniforme.

Critère de Cauchy

Convergence Uniforme

Pour illustrer, on peut faire les shémas suivants :

Propriétés de la simple convergence

$$\begin{cases}
f: A \subset \mathbb{R} \to \mathbb{R} \\
(f_n(x))_n & \text{est croissante} \iff f \text{ est croissante} \\
(f_n(x))_n & \xrightarrow{CVS} f
\end{cases}$$

- (autres propriétés analogues de f_n appliquées à f par CVS)

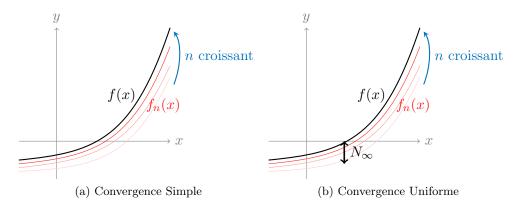


FIGURE 12.1 – Les différents types de convergence de fonction

Théorème 23.1 : Convergence par changement de base

Si $(f_n(x))_n$ converge simplement ou uniformément $\underline{ssi}(f_{n,i}(x))_n$ converge de la même manière dans la base $\mathcal{B} = (e_i)$

Théorème 23.2 : Conditions nécessaire de CU ^a -

 $\frac{(f_n(x))_{n\in\mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{CU}} f}{(f_n(x))_n \text{ est born\'ee}} \right\} \implies f \text{ est uniform\'ement convergente born\'ee}$

Théorème 23.3 : Conditions nécessaire de Non-CU

Il suffit que : $\exists (x_n)$ tel que $f(x_n) \underset{x \to \infty}{\longrightarrow} 0$

 $a.~\mathbf{CU}$ pour Convergence Uniforme

On notera les fonctions f dont la dérivée est continue de $A \to B$ comme appartenant à l'ensemble $\mathcal{C}(A,B)$

Théorème 23.4 : Continuité par convergence

$$(f_n(x))_n \ \, \begin{array}{c} (f_n(x))_n \ \, \text{continue} \ \, \text{en a} \\ (f_n(x))_n \ \, \text{converge uniformément vers} \ \, f \end{array} \right\} \implies f \ \, \text{est continue en } a \\ (f_n(x))_n \ \, \begin{array}{c} (f_n(x))_n \in \mathcal{C}(A,F) \\ \text{converge uniformément vers} \\ f \ \, \text{sur tout compact} \subset A \end{array} \right\} \implies f \in \mathcal{C}(A,F)$$

Théorème 23.5 : Théorème de la double limite

Si $f_n(x)$ converge uniformément

$$\lim_{n \to \infty} \left(\lim_{x \to a} f_n(x) \right) = \lim_{x \to a} \left(\lim_{n \to \infty} f_n(x) \right)$$

Théorème 23.6 : Théorème d'approximation de Weierstrass

Toute fonction $f \in \mathcal{C}([a, b], \mathbb{C})$ est limite uniforme d'une suite $(\mathcal{P}_n(X))_n$ de fonctions polynômes.

Le même théorème existe pour les fonctions (T-périodiques à valeurs complexes) limites d'une suite de polynômes trigonométriques.

12.2 Convergence des Séries

Définition 24

(12.2)

Définitions simplifiées des convergences de Séries de fonctions :

 $\sum f_n$ converge **simplement** si $\forall x \in A$, la série $\sum f_n(x)$ converge

 $\sum f_n \text{ converge uniformément si} \begin{cases} x \in A, \text{ la série } (S_n) = \sum_{0}^{n} f_n(x) \\ \text{converge uniformément} \end{cases}$

 $\sum f_n$ converge **normalement** si $\sum N_{\infty}(f_n)$ converge

Pour les définitions de convergence de fonctions, se référer aux définitions 12.1.

On retrouve certaines propriétés des fonctions :

Théorème 24.1

 $(u_n(x))_n \in \mathcal{C}(A, F)$ $\Longrightarrow \sum u_n \text{ est continue sur } A$

Théorème 24.2 : Théorème de la double limite

Si $\sum f_n$ converge uniformément, et qu'il existe (v_n) telle que $v_n = \lim_{x \to a} f_n(x)$, alors $\sum v_n$ converge et on a :

$$\sum_{n=0}^{\infty} \underbrace{\left(\lim_{x \to a} f_n(x)\right)}_{=v_n} = \lim_{x \to a} \sum_{n=0}^{\infty} \left(f_n(x)\right)$$

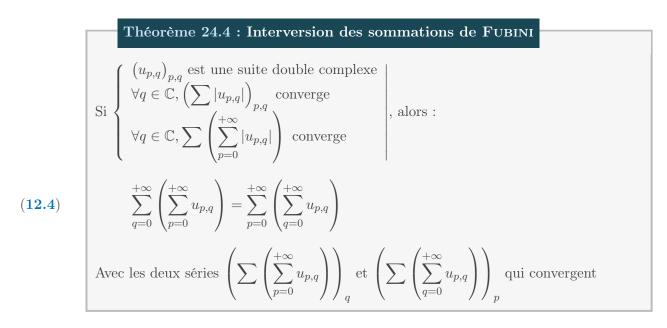
Preuve 24.2.1 C'est le théorème 23.5 de la double limite de suites de fonctions appliqué aux séries

12.3 Propriétés de la somme

Théorème 24.3 : Intégration sous le signe somme

(12.3)
$$\begin{cases} u_k \in \mathcal{CM}(I,\mathbb{C}) \text{ et intégrable sur } I \\ S \in \mathcal{CM}(I,\mathbb{C}) \\ \sum u_n \to S \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} S \text{ est intégrable, et} \\ \int_I S = \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\int_I u_n \right) \end{cases}$$

12.4 Séries doubles



Calcul Différentiel et Intégral

Dérivation 13.1

- Définition 25 : Dérivabilité ---

 $f: I \to \mathbb{R}$ est dérivable en $a \in I$ si $\lim_{x \to a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a}$ existe.

On notera $\mathcal{D}(I,\mathbb{R})$ l'ensemble des applications dérivables de I dans \mathbb{R} .

Théorème 25.1 -

f dérivable $\Leftrightarrow \exists l$ tel que $f(x) = \atop x \to a} f(a) + (x-a)l + (x-a)\varepsilon(x)$ Alors, l est la dérivée en a de f

Propriétés

Continuité f dérivable $\implies f$ continue

Linéarité $(f + \alpha g)' = f' + \alpha g'$

Dérivées usuelles

Application linéaire u linéaire, f dérivable; $(u \circ f)'(x) = u \circ f'(x)$

Application multi-linéaire
$$\varphi$$
 une application n -linéaire;
$$\left(\varphi(f_1,\dots,f_n)\right)'(x) = \sum_{i=0}^n \varphi\left(f_1(x),\dots,f_{i-1}(x),f_i'(x),f_{i+1}(x),\dots,f_n(x)\right)$$

Quotient u et v dérivables; $\left(\frac{u}{v}\right)' = \frac{u'v - uv'}{v^2}$

Composition f et g dérivables; $(f \circ g)' = f' g'(f)$

Définition 26 : Application \mathcal{C}^1

 $f \in \mathcal{C}^1(E, F)$ si l'application $f' : a \mapsto f'(a)$ existe et est continue.

Définition 27 : Dérivée k-ième

On définit récursivement la dérivée $k\text{--ième }f^{(k)}$:

(13.1)
$$f^{(k)} = (f^{(k-1)})'$$

- Définition 28 : Application de classe \mathcal{C}^k -

f est C^k si f est k fois dérivable et si $f^{(k)}$ est continue.

Théorème 28.1 : LEIBNIZ

Soit φ une application bilinéaire, alors :

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

13.2 Intégration

Inégalité de la moyenne

Théorème 28.2 : Cas réel

Si f est continue sur un intervalle [a, b] et qu'il existe m et M tels que :

$$m \le f(x) \le M$$

Alors

(13.2)
$$m(b-a) \le \int_a^b f(x) \mathrm{d}x \le M(b-a)$$

13.3 Primitive

Définition 29: Primitive —

F est une **primitive** de f si $\forall x, F'(x) = f(x)$.

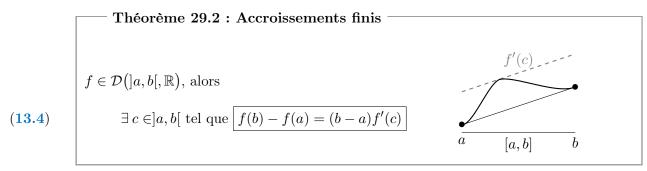
Théorème 29.1 –

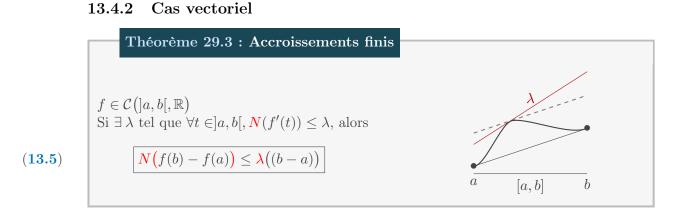
Si F est la primitive de f,

(13.3)
$$\int_{a}^{x} f(t)dt = F(x) - F(a)$$

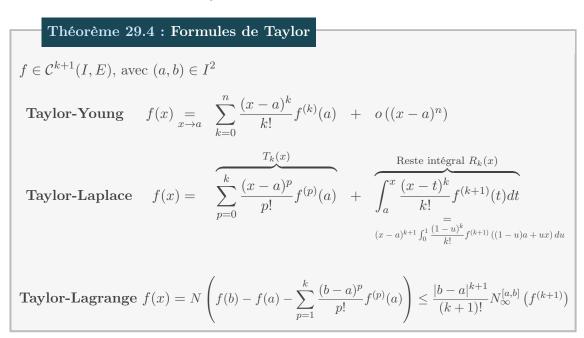
13.4 Accroissements finis

13.4.1 Cas réel





13.5 Formules de Taylor



Séries Entières

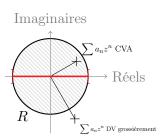
Certains objets mathématiques ont des développements de Taylor exacts. C'est le cas notamment des polynômes, qui sont déjà des développements de Taylor. Les séries géométriques par exemple ont également un développement de Taylor exact : pour la série de terme général q^k , on a $\sum_{0}^{\infty}q^k=\frac{1}{1-q}$. Sinon, la plupart du temps, le développement de Taylor est précis jusqu'à un dernier terme qu'on ne peut calculer, mais qu'on peut quand même approximer en $o(\cdots)$ ou en $O(\cdots)$

14.1 Rayon de Convergence

Définition 30

Soit $\sum a_n z^k$ une série entière. Le **rayon de convergence** est la borne supérieure de $I = \{z \in \mathbb{R}_+, \sum |a_n|z^k \text{ converge}\}$. C'est en fait la valeur maximale de z pour laquelle la série converge.

Pour calculer le rayon de convergence, il importera peu de l'étudier pour les valeurs absolues, les nombres imaginaires, etc... car c'est seulement un rayon. Dans les réels, on appèlera l'intervalle]-R,R[l'intervalle ouvert de convergence.



Lemme d'Abel

S'il existe ρ tel que la suite $(a_n \rho^n)$ soit bornée, alors

$$\forall z < \rho, \overline{\left|a_n z^n\right| \le M\left(\frac{|z|}{\rho}\right)^n}$$

Théorème 30.1

Sur le disque ouvert D_R de convergence]-R,R[, la série entière $\sum a_n z^n$ converge absolument.

Théorème 30.2

Sur le disque ouvert D_R de convergence]-R,R[, la série entière $\sum a_n z^n$ converge uniformément et sa somme est une fonction continue.

Pour déterminer le rayon, il existe plusieurs méthodes, mais on se servira principalement du théorème suivant étant une conséquence de la règle de d'Alembert :

Théorème 30.3 : Règle de d'Alembert

Pour la série entière $\sum a_n z^k$ non nulle à partir d'un certain rang, et qu'il existe l tel que

$$\boxed{ \begin{vmatrix} a_{n+1} \\ a_n \end{vmatrix} \xrightarrow[n \to +\infty]{} l \text{ alors } l = \frac{1}{R}}$$

La réciproque est fausse : si on connait R, on a pas $\left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right|$ Sinon, on a aussi $\sqrt[n]{|a_n|} \xrightarrow[n \to +\infty]{} l$

Preuve 30.3.1 Il suffit d'appliquer d'Alembert (cf. théorème 3.5 page 40) à la série de terme général $|a_n z^k|$ (qui est une SATP) qu'on prend à partir d'un certain rang tel que $a_n \neq 0$. Donc il existe une limite l telle que

$$\frac{|a_{n+1}z^{n+1}|}{|a_nz^z|}\xrightarrow[n\to+\infty]{}l|z|$$

Donc $|a_n z^n|$ converge si l|z| < 1, et diverge si l|z| > 1.

Puisque toute série entière de rayon de convergence R > 0 est absolument convergente dans son disque ouvert de convergence.

14.2 Propriétés de la somme

Continuité

Théorème 30.4

La somme d'une série entière est continue sur son disque ouvert de convergence R

Dérivabilité

Théorème 30.5 : Dérivées successives

Les dérivées successives d'une série entière de rayon de convergence R>0 ont toutes le même rayon de convergence R

Théorème 30.6 -

Pour des séries entières avec $R = \min(R_a, R_b)$, alors :

$$\forall x \in]-R, R[, \sum a_n x^n = \sum b_n x^n \implies \forall n \in \mathbb{N}, a_n = b_n$$

14.3 Développement en Séries Entières

Définition 31 : Fonction développable en série entière

 $f: \mathbb{K} \to \mathbb{K}$ admet un DSE en 0 s'il existe une série entière $\sum a_n z^n$ telle que

$$\forall z \in V, f(z) = \sum a_n z^n$$

Théorème 31.1 : CNS d'un DSE

$$f: \mathbb{R} \to K \text{ est un DSE en } 0 \Leftrightarrow \boxed{\int_0^x \frac{(x-t)^n}{n!} f^{n+1}(t) dt \underset{n \to \infty}{\to} 0}$$

Intégrales sur un intervalle

Méthode

Définitions rapides

Intégrabilité f(x) intégrable si $\int |f(x)| < +\infty$

Norme de la convergence en moyenne

$$N_1: \int_I |f|$$

Norme de la convergence en moyenne quadratique

 $N_2: f \to (f|f)^{\frac{1}{2}}$ (cf théorème 35.1 de la page 69)

Pour prouver l'intégrabilité

- 1. Vérifier la continuité sur l'intervalle étudié
- 2. Remplacer la fonction par sa valeur absolue
- 3. Étudier les problèmes aux bornes
 - Trouver un équivalent
 - Trouver un $o(\cdots)$
 - Avoir une primitive finie
- 4. Comparer la fonction

On pourra utiliser:

• La fonction exponentielle

• L'intégrale de Riemann : $\frac{1}{t^{\alpha}}$ En particulier : f est intégrable si $\exists \alpha < 1$ tel que f(x) $x^{\alpha} \xrightarrow[x \to 0]{} 0$

ullet L'intégrale de $rac{1}{|\ln(t)|^{eta}t^{lpha}}$

Pour intégrer

On utilisera

- 1. Les intégrations par partie
- 2. Un changement de variable
- 3. Cauchy-Schwarz
- 4. L'intégrale d'un polynôme est un polynôme

Souvent, on ne peut intégrer sur tout un intervalle comme $[0; +\infty]$. Pour y remédier, on peut poser a > 0 tel que notre fonction soit intégrable sur $[a; +\infty[$. Alors, la fonction est intégrable sur $\cup [a; +\infty[$ = \mathbb{R}^+

15.1 Intégrabilité

À l'origine, on donne plusieurs définitions de l'intégrabilité : d'abord pour les fonctions positives, puis pour les autres en disant que c'est si |f| est intégrable. On donne ici une définition plus générale :

Définition 32: Fonction intégrable

$$f(x) \in \mathcal{CM}$$
 est intégrable sur I si $\forall x \in \underbrace{J}_{\text{segment}} \subset I, \exists M \in \mathbb{R}^+ \text{ tel que } \int_J |f| \leq M$

Théorème 32.1 : Comparaison à une série

Si f est une fonction continue par morceaux, **positive** et **décroissante** sur \mathbb{R}^+ , alors la série de terme général $\left(\int_{n-1}^n f\right) - f(n)$ est une SATP convergente.

(15.1)
$$f \in \mathcal{L}^1 \Leftrightarrow \sum f(n) \text{ converge}$$

En cas de divergence, $\int f \underset{n \to +\infty}{\sim} \sum f(n)$

Si f est une fonction continue par morceaux, **positive**, **croissante** et majorée sur

 \mathbb{R}^+ , alors la série de terme général $\left(\int_n^{n+1} f\right) - f(n)$ est une SATP convergente.

Théorème 32.2 : CNS de l'intégration

f(x) est intégrable sur I si $\forall x \in I, \left| \int_{I} |f| \le \varphi \right|$ où $\varphi \in \mathcal{L}^{1}$

Théorème 32.3 -

Si f est une fonction intégrable sur I,

 $\left| \int_{I} f \right| \leq \int_{I} |f|$

15.2 Intégrales classiques

Théorème 32.4

Si $-\infty < a < b < +\infty$, alors $f: t \mapsto \frac{1}{(b-a)^{\alpha}}$ est intégrable sur [a,b] si et seulement si $\alpha < 1$

Théorème 32.5 : Intégrale de Riemann

 $f:t\mapsto \frac{1}{t^\alpha} \text{ est l'intégrale de Riemann, } \left\{ \begin{array}{ll} \displaystyle \int_0^1 f(x)dx & \text{ existe } \iff \alpha<1 \\ \\ \displaystyle \int_1^{+\infty} f(x)dx & \text{ existe } \iff \alpha>1 \end{array} \right.$

15.3 Espaces vectoriels normés de fonction intégrables

Théorème 32.6 : Convergence dominée

Si $(f_n)_n$ est une suite de fonction de $\mathcal{CM}(I,K)$ convergeant simplement vers une fonction $f \in \mathcal{CM}(I,K)$, et s'il existe $\varphi \in \mathcal{L}^1$ telle que $\forall n, |f_n| \leq \varphi$, alors $f \in \mathcal{L}$ et $\int_I f = \lim_{n \to +\infty} \int_I f_n$

Théorème 32.7: Intégration terme à terme

(15.3)
$$\sum_{n=0}^{+\infty} \underbrace{f_n}_{f_n} \xrightarrow{\text{CVS}} f$$

$$f_n \in \mathcal{L}^1$$

$$\sum \int_I |\widehat{f_n}| \text{ converge}$$

$$\Rightarrow \sum_{n=0}^{+\infty} f_n \text{ converge}$$

15.4 Intégrales dépendant d'un paramètre

La fonction $g: x \mapsto \int_I f(x,t)$ est <u>définie et continue</u> sur A si $\begin{cases} \forall x \in A, & t \mapsto f(x,t) \in \mathcal{CM} & (\mathcal{CPM} \text{ pour } t) \end{cases}$

(15.4) $\begin{cases} \forall x \in A, & t \mapsto f(x,t) \in \mathcal{CM} & (\mathcal{CPM} \text{ pour } t) \\ \forall t \in I, & x \mapsto f(x,t) \in \mathcal{C} & (\text{Continue pour } x) \\ \forall (x,t) \in (A \times I) & |f(x,t)| \leq \varphi & (\text{Domination}) \end{cases}$

On a aussi la version avec C^k mais ce n'est pas au programme

Théorème 32.9 : Dérivabilité

Théorème 32.8 : Continuité

La fonction $g: x \mapsto \int_I f(x,t)$ est <u>dérivable et continue</u> (\mathcal{C}^1) sur A si

$$\left\{ \begin{array}{l} \forall x \in A, t \mapsto f(x,t) \in \mathcal{CM} \quad \textbf{(f intégrable pour t)} \\ f \text{ admet une dérivée partielle qui vérifie} \\ \\ \left\{ \begin{array}{l} \forall x \in A, t \mapsto \frac{\partial f}{\partial x}(x,t) \in \mathcal{CM} \quad \textbf{(\mathcal{CPM} pour t)} \\ \forall t \in I, x \mapsto \frac{\partial f}{\partial x}(x,t) \in \mathcal{C} \quad \textbf{(Continue pour x)} \\ \forall (x,t) \in A \times \underbrace{[a,b]}_{\in I}, \left| \frac{\partial f}{\partial x}(x,t) \right| \leq \varphi(t) \in \mathcal{L}^1 \textbf{(Domination)} \end{array} \right.$$

Alors, la dérivée de g est $g'(x) = \int_I \frac{\partial f}{\partial x}(x,t) dt$

15.5 Fonction Gamma

Définition 33: Fonction Gamma

On définit
$$\Gamma$$
 de]0,+ ∞ [par $\Gamma:x\mapsto \int_0^{+\infty}t^{x-1}e^{-t}dt$

Cette fonction est convexe (comme produit de deux applications $x\mapsto t^{x-1}$ et $x\mapsto e^{-t}$ convexes), donc continue.

Théorème 33.1 : Étude de Γ

Pour tout $n \in \mathbb{N}$ on a :

- $\Gamma(n+1) = n!$
- $\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \int_{0}^{+\infty} e^{-t} \frac{dt}{\sqrt{t}} = \dots = \sqrt{\pi}$

Preuve 33.1.1 Vérifions que Γ est une fonction continue. On utilise le théorème de continuité de fonctions paramétrés, $t \mapsto t^{x-1}e^{-t}$ est continue par morceaux, $x \mapsto t^{x-1}e^{-t}$ est continue.

Pour dominer $t^{x-1}e^{-t}$, avec $x \in [a, b]$, on prend $\varphi(t) = e^{-t}(t^{a-1} + t^{b-1})$

Maintenant qu'on a étudié la continuité, on peut faire une intégration par partie de $\Gamma(n+1) = \int_0^\infty t^n e^{-t} dt$ en posant :

$$\begin{cases} u(t) = t^n & \Longrightarrow u'(t) = nt^{n-1} \\ v(t) = -e^{-t} & \Longrightarrow v'(t) = e^{-t} \end{cases}$$

$$\Longrightarrow \Gamma(n+1) = \underbrace{\left[-t^n e^{-t}\right]_0^{\infty}}_{=-0+0} - \underbrace{\int_0^{\infty} -t^{n-1} e^{-t}}_{\Gamma(n)}$$

$$\Longrightarrow \Gamma(n+1) = n\Gamma(n) = n(n-1)\Gamma(n-1) = n! \underbrace{\Gamma(1)}_{=1}$$

d'où $\Gamma(n+1) = n!$ CQFD.

15.6 Intégrales doubles

Définition 34: Intégrale double

$$\begin{cases} f \text{ une fonction continue de } [\alpha, \beta] \times [a, b] \text{ dans } \mathbb{C}. \\ \text{Alors } \int_{\alpha}^{\beta} \left(\int_{a}^{b} f(x, t) dt \right) dx = \int_{a}^{b} \left(\int_{\alpha}^{\beta} f(x, t) dx \right) dt \end{cases}$$

Espaces Préhilbertiens réels

Dans cette section, on se placera dans \mathbb{R} .

Méthode

Définitions rapides

Produit Scalaire cf. définition 35 page 69

Éléments orthogonaux x et y sont orthogonaux si (x|y) = 0

Famille orthogonale $(e_i|e_j) = \delta i, j$

Distance de x à une partie F $d(x,F) = ||x - p_f(x)||$

Produit scalaire 16.1

Définition 35 : Produit scalaire

Le produit scalaire est défini comme suit :

- $\begin{array}{lll} (i) & \forall x \in E \backslash \{0\}, & \underline{\varphi(x,x) > 0} & \text{(définie positive)} \\ (ii) & \forall (x,y) \in E^2, & \underline{\varphi(x,y) = \varphi(y,x)} & \text{(symétrie)} \\ (iii) & \forall x \in E, & \underline{y \mapsto \varphi(x,y) \text{ est linéaire}} & \text{(linéaire à droite)} \end{array}$

On peut associer un produit scalaire $(\cdot|\cdot)$ à un espace vectoriel E. L'espace $(E,(\cdot|\cdot))$ est appelé

Remarque: La symétrie et la linéarité impliquent la linéarité à gauche, donc la bilinéarité du produit scalaire.

Théorème 35.1 : Norme associée

 $x \mapsto \sqrt{(x|x)}$ définit une norme sur E. On la note ||x||, et $||x||^2 = (x|x)$.

Théorème 35.2 : Inégalité CAUCHY-SCHWARZ

(16.1a)
$$|(x|y)| \le (x|x)^{\frac{1}{2}} \times (y|y)^{\frac{1}{2}}$$

qu'on peut aussi écrire :

(16.1b)
$$|(x|y)| \le ||x|| \times ||y||$$

avec égalité si et seulement si (x, y) est une famille liée.

Théorème 35.3 : Pythagore

Si x_1, \dots, x_n sont des éléments de E deux à deux <u>orthogonaux</u>, alors

(16.2)
$$\left\| \sum_{i=0}^{n} x_i \right\|^2 = \sum_{i=0}^{n} \|x_i\|^2$$

(ATTENTION) Ce sont bien des normes car x_i au carré n'existe pas (qu'est-ce que le produit de deux vecteurs?), du coup on utilise $\|\cdot\|^2 = (\cdot|\cdot)$

16.2 Orthogonalité

Définition 36 : Éléments orthogonaux

Deux éléments x et y sont orthogonaux si (x|y)=0

Théorème 36.1 : Procédé d'orthonormalisation de SCHMIDT

Pour toute base de (e_i) , il existe une base (ε_i) telle que :

(16.3)
$$\begin{cases} (\varepsilon_i) \text{ est une base } \underline{\text{orthonorm\'ee}} \\ \text{Vect}(e_1, \cdots, e_n) = \overline{\text{Vect}(\varepsilon_1, \cdots, \varepsilon_n)} \\ (e_i | \varepsilon_i) > 0 \end{cases}$$

On aura souvent recours à compléter une base $(e_i)_k$ avec n-k vecteurs orthonormaux aux $(\varepsilon_i)_k$ par le théorème de la base incomplète.

Théorème 36.2 : Inégalité de Bessel

Si (e_i) est une base orthonormée : $\sum_i (e_i|x)^2 \le ||x||^2$

16.3 Automorphismes ortogonaux

u est un endomorphisme, donc il est linéaire.

Définition 37

i. u un endomorphisme, il existe un unique endomorphisme u^* tel que

$$\forall (x,y) \in E, (u(x)|y) = (x|u^*(y))$$

 u^* est l'adjoint de u.

- ii. u est autoadjoint (symétrique) si $u^* = u$
- iii. u est un automorphisme orthogonal si $u^* = u^{-1}$. On note $u \in \mathcal{O}(E)$

Propriétés

i. Si
$$M_{\mathcal{B}}(u) = A$$
, alors $M_{\mathcal{B}}(u^*) = {}^t A$

ii.
$$\operatorname{Ker}(u^*) = [\operatorname{Im}(u)]^{\perp}$$

iii.
$$\operatorname{Im}(u^*) = [\operatorname{Ker}(u)]^{\perp}$$

iv.
$$\chi_u = \chi_{u^*}$$

v.
$$(u \circ v)^* = v^* \circ u^*$$

Théorème 37.1 : Caractérisation d'un automorphisme orthogonal

u est un automorphisme orthogonal si les assertions suivantes (équivalentes) sont vérifiées :

- i. u conserve la norme
- ii. u conserve le produit scalaire
- iii. $u(\mathcal{B}_{\text{orthonorm\'ee}}) = \mathcal{B}'_{\text{orthonorm\'ee}}$
- iv. $\forall \mathcal{B}'_{\text{orthonormée}}, \exists \mathcal{B}_{\text{orthonormée}} \text{ telle que } u\left(\mathcal{B}_{\text{orthonormée}}\right) = \mathcal{B}'_{\text{orthonormée}}$

v.
$$\exists \mathcal{B}_{\text{orthonorm\'ee}}$$
 telle que
$$\begin{vmatrix} U^t U = I_n \\ \text{ou} \\ {}^t U U = I_n \end{vmatrix}$$
 où $U = M_{\mathcal{B}}(u)$

Théorème 37.2 : Théorème spectral

Tout endomorphisme auto-adjoint est diagonalisable, et il existe une base orthonormale de vecteurs propres de u.

Toute matrice symétrique réelle est diagonalisable. On peut aussi dire :

(16.4)
$$\forall A \in S_n, \exists \begin{vmatrix} P \in \mathcal{O}(n) \\ D \in \mathcal{D}_n(\mathbb{R}) \end{vmatrix} \text{ tel que } A = PDP^{-1} = PD^tP$$

Espaces Préhilbertiens complexes

17.1Structure Préhilbertienne complexe

On se place dans \mathbb{C} et on établit de nouveau le produit scalaire comme à la définition 35 page 69 du chapitre précédent. À une différence prêt, la symétrie est appelée symétrie hermitienne

Définition 38: Produit scalaire

Le produit scalaire est défini comme suit :

 $\begin{array}{ll} (i) & \forall x \in E \backslash \{0\}, \quad \varphi(x,x) > 0 \\ (ii) & \forall (x,y) \in E^2, \quad \varphi(x,y) = \overline{\varphi(y,x)} \\ (iii) & \forall x \in E, \quad y \mapsto \varphi(x,y) \text{ est lin\'eaire } \textbf{(lin\'eaire à droite)} \end{array}$

On peut associer un produit scalaire $(\cdot|\cdot)$ à un espace vectoriel E. L'espace $(E,(\cdot|\cdot))$ est appelé espace préhilbertien.

17.2 Orthogonalité

Théorème 38.1 : Inégalité de Bessel

Si (e_i) est une base orthonormée : $\left| \sum_i |(e_i|x)|^2 \le N_2^2(x) \right|$

17.3Séries de Fourier

Méthode

Coefficients

Exponentiels
$$c_n(f) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} e^{-int} f(t) dt$$

•
$$a_n(f) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos(nt) f(t) dt$$

•
$$b_n(f) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin(nt) f(t) dt$$

On note $\mathcal{C}_{2\pi}$ l'espace vectoriel des applications $f: \mathbb{R} \to \mathbb{C}$ 2π -périodiques et continues sur $[0, 2\pi]$.

On note $\mathcal{CM}_{2\pi}$ l'espace vectoriel des applications $f: \mathbb{R} \to \mathbb{C}$ 2π -périodiques et continues par morceaux sur $[0, 2\pi]$.

(ATTENTION) Sur $\mathcal{CM}_{2\pi}$, N_1, N_2 et N_{∞} ne sont plus des normes, mais elles fonctionnent toujours de la même manière

Cette sous-section se base sur le théorème suivant :

Théorème 38.2

Pour toute fonction dans $\mathcal{CM}_{2\pi}$, il existe une suite $(f_n)_n$ d'éléments de $\mathcal{C}_{2\pi}$ telle que $N_2(f-\overline{f_n}) \xrightarrow[n\to\infty]{} 0$

L'objectif des séries de Fourier est de « transposer » une fonction dans une base de $\mathcal{C}_{2\pi}$.

On prendra pour bases $(e^{it}, e^{2it}, \cdots e^{int})$ ou $(cos(t), cos(2t), \cdots, cos(nt))$ par exemple, et grâce à un produit scalaire, on obtient la décomposition de notre fonction dans la base. C'est ainsi qu'on définit les coefficients :

Définition 39 : Coefficients exponentiels -

Pour une fonction f dans $\mathcal{CM}_{2\pi}$:

$$c_n(f) = \underbrace{\frac{1}{2\pi} \int_{0}^{2\pi} e^{-i \cdot n \cdot t} f(t) dt}_{\text{on est sur } \mathcal{CM}_{2\pi}}$$

 $c_n(f) = \underbrace{\frac{1}{2\pi}}_{0} \int_{0}^{2\pi} e^{-i \cdot n \cdot t} f(t) dt$ on est sur $\mathcal{CM}_{2\pi}$ En effet: $c_n(f) = (e_n|f)$ avec $e_n = e^{int}$. Or le produit scalaire pour des fonctions est $(g|f) = \int_{0}^{2\pi} \overline{g(t)} \ f(t) \ dt$, d'où $(e_n|f) = \int_{0}^{2\pi} \overline{e^{int}} \ f(t) \ dt = \int_{0}^{2\pi} e^{-int} \ f(t) \ dt$

On aurait très bien pu intégrer sur $[-\pi,\pi]$ au lieu de $[0,2\pi]$. C'est ce qu'on fera plus tard avec les coefficients trigonométriques.

• $g: t \mapsto f(-t), c_n(g) = c_{-n}(f)$

•
$$f_a: t \mapsto f(t+a), \ c_n(f_a) = e^{ina}c_n(f)$$

Théorème 39.1: Dérivée de f

$$c_n(f') = in c_n(f)$$

d'où, par récurrence : $c_n(f^{(k)}) = (in)^k c_n(f)$

Définition 40: Coefficients trigonométriques

Pour une fonction f dans $\mathcal{CM}_{2\pi}$:

$$a_n(f) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos(nt) f(t) dt \text{ et } b_n(f) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin(nt) f(t) dt$$
 Ici, c'est $\frac{1}{\pi}$ en facteur, car $N_2^2(\cos(n\bullet)) = \frac{1}{2}$

Propriétés

- a_n(f) = c_n(f) + c_{-n}(f) et b_n(f) = i(c_n(f) + c_{-n}(f))
 Si f est paire, alors b_n = 0 ∀n
- Si f est impaire, alors $a_n = 0 \,\forall n$

En général, on utilisera ces coefficients si f présente une parité.

Définition 41: Série de Fourier -

On appelle série de Fourier de f la série $\sum u_n$ où $\begin{vmatrix} u_0 = c_0(f) e_0 \\ u_n = c_n(f) e_n + c_{-n}(f) e_{-n} \end{vmatrix}$ $S_n(f)$ est appelée somme partielle de rang n de la série de Fourier

Théorème 41.1 : Inégalité de Bessel

Si $f \in \mathcal{CM}_{2\pi}$, alors:

$$\sum_{k=-n}^{n} |c_n(f)|^2 \le N_2^2(f)$$

Théorème 41.2 : Théorème de convergence Parseval

Si f est une fonction de $\underline{\mathcal{CM}_{2\pi}}$, alors $N_2\left(f-S_n(f)\right)_n$ converge vers 0

Avec ce nouveau théorème, on trouve le cas d'égalité de l'inégalité de Bessel :

Théorème 41.3 : Égalité de Parseval

Si f est une fonction de $\mathcal{CM}_{2\pi}$:

$$\sum_{n \in \mathbb{Z}} |c_n(f)|^2 = N_2^2(f)$$

En réel, cette égalité devient :

$$N_2^2(f) = \left(\frac{a_0(f)}{2}\right)^2 + \frac{1}{2}\sum_{n=1}^{+\infty} \left[a_n^2(f) + b_n(f)^2\right]$$

Théorème 41.4 : Calcul des Coefficients

Si on a la suite s_n telle que $s_n = \sum_{k=-n}^n \alpha_k e_k$, alors $\forall k \in \mathbb{Z}, c_n(f) = \alpha_n$ $N_2(s_k - f) \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$

Preuve 41.4.1

D'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz, $|c_k(s_n - f)| \leq N_2(s_n - f)$. Donc $|c_k(f) - \alpha_k| \leq N_2(s_n - f) \xrightarrow[n \to +\infty]{} 0$, d'où, quand $n \to +\infty$, $c_n(f) = \alpha_n$.

Théorème 41.5 : Théorème de convergence normale

Si f est $\mathcal{C}_{2\pi}$ et de classe \mathcal{C}^1 par morceaux a

alors sa série de Fourier converge normalement et sa somme vaut f sa somme partielle de sa série de Fourier S_n converge uniformément

a. \mathcal{C}^1 par morceaux c'est à dire que la dérivée est continue par morceaux, à ne pas confondre avec $f \in \mathcal{CM}$

Définition 42 : Noyau de DIRICHLET

On appelle noyau de DIRICHLET, et on note $D_p(t)$ la somme : $D_p(t) = \sum_{k=-p}^{p} e^{ikt}$

Théorème 42.1 : Noyau de DIRICHLET

Si $f \in \mathcal{CM}_{2\pi}$ et C^1 par morceaux, alors sa série de FOURIER converge simplement sur \mathbb{R} .

Sa somme au point x, notée $\tilde{f}(x)$ est égale à $\frac{1}{2}\lim_{h\to 0^+}[f(x+h)+f(x-h)]$. Si f est continue, alors $\tilde{f}(x)=f(x)$.

Cinquième partie Équations Différentielles

Chapitre 18

Équations Différentielles Linéaire

Méthode

Résoudre une équation différentielle

Scalaire du 1^{er} ordre Méthode algorithmique, cf. preuve 1.1.1 page 78

Vectorielles du 1er ordre

- Avec les coefficients constants
- Avec une matrice Diagonalisable
- Avec une matrice Trigonalisable

Scalaire du second ordre

Définition 1

I un $\mathbb{K}\text{-}\mathsf{Alg}\grave{\mathbf{e}}\mathsf{bre}$

On appelle Équation différentielle l'équation (\mathcal{L}) :

$$a_0(t)y^{(n)} + a_1(t)y^{(n-1)} + \dots + a_{n-1}(t)y' + a_n(t)y = b(t)$$

 $a_0(t)y^{(n)} + a_1(t)y^{(n-1)} + \dots + a_{n-1}(t)y' + a_n(t)y = b(t)$ (a_0, \dots, a_n) est dans $(\mathcal{C}(I, \mathbb{R}))^{n+1}$. L'ensemble des solutions de \mathcal{L} dans I est noté $S_I(\mathcal{L})$

18.1 Équations Différentielles Scalaires d'ordre 1

Théorème 1.1 : Solution de l'équation différentielle scalaire

Si y' = a(t)y + b(t), alors $S_I(\mathcal{L})$ est un sous-espace affine

Preuve 1.1.1 (Algorithmique) Par hypothèse, $a \in C(I, \mathbb{R})$, donc a(t) admet

une primitive
$$P(t) = \int_{t_0}^{t} a(s) ds$$
.

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t} \left(e^{-P(t)} y(t) \right) = -P'(t) \quad e^{-P(t)} y(t) + e^{-P(t)} \quad y'(t)$$

$$= -a(t) \quad y(t) e^{-P(t)} + e^{-P(t)} \left(a(t) y(t) + b(t) \right)$$

$$= e^{-P(t)} b(t)$$

Si c'est intégrable, $\exists C \text{ tel que}$:

$$e^{-P(t)} y(t) = \int_{t_0}^t \left(e^{-P(u)} b(u) du + C \right)$$
$$y(t) = \int_{t_0}^t \left(e^{-P(u)} b(u) du + C \right) e^{P(t)}$$

est solution de l'équation.

Équations Différentielles Vectorielles d'ordre 1 18.2

Définition 2 : Équation Différentielle Vectorielle

$$(\mathcal{L}) x'(t) = a(t)x(t) + b(t)$$

C'est une équation sous la forme x'(t) = a(t)x(t) + b(t) où $a \in \mathcal{C}(I, \mathcal{L}(F))$, $b \in \mathcal{C}(I, F)$. Le **Problème de Cauchy** revient à trouver, pour tout (t_0, x_0) dans $I \times F$, une solution φ de (\mathcal{L})

(ATTENTION) a est une application de I dans $\mathcal{L}(F)$. Donc a(t) est une application linéaire, pas un scalaire

Théorème 2.1 : Théorème de Cauchy-Lipshitz linéaire

Soit l'équation différentielle

(E)
$$x'(t) = a(t)x(t) + b(t)$$

où $a \in \mathcal{C}(I, \mathcal{L}(F)), b \in \mathcal{C}(I, F)$, alors

Système fondamental

Définition 3: Système Fondamental

Un système fondamental de solutions est une base dans l'espace $S_I(\mathcal{H})$ des solutions.

Propriétés **Propriétés**

• Si $(\varphi_1, \varphi_2, \dots, \varphi_n)$ est une base de $S_I(\mathcal{L})$, alors, $\forall t \in I$, $(\varphi_1(t), \varphi_2(t), \dots, \varphi_n(t))$ est une base dans F

Définition 4: Wronskien -

Le Wronskien est le déterminant d'un système fondamental de solution. $W(t)=\det_{\mathcal{B}}\Big(\varphi_1(t),\cdots,\varphi_n(t)\Big)$

(Wronskien)

$$W(t) = \det_{\mathcal{B}} \left(\varphi_1(t), \cdots, \varphi_n(t) \right)$$

(ATTENTION) Le Wronskien est une fonction de t

- $W'(t) = \operatorname{tr}(a) W(t)$ $W(t) = W(t_0) e^{\int_{t_0}^t \operatorname{tr}(s) ds}$

Théorème 4.1 : Variation des constantes

Soit
$$(\varphi_1(t), \dots, \varphi_n(t))$$
 une base de $S_I(\mathcal{H})$.

Alors, $\forall \varphi \in \mathcal{C}^1(I, F)$,
$$\begin{cases}
\text{Il existe une } \underline{\text{unique famille }} (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \text{ telle que } \varphi = \sum_{i=1}^n \lambda_i \varphi_i \\
\varphi \in S_I(\mathcal{H}) \Leftrightarrow \forall t \in I, \sum_{i=1}^n \lambda'_i(t) \varphi_i(t) = b(t)
\end{cases}$$

Pour une équation à coefficients a et b constants x' = ax + b(t), la solution générale est

$$y(t) = e^{(t-t_0)a}x_0 + \int_{t_0}^t e^{(t-s)a}b(s) ds$$

Équations Différentielles linéaires du second ordre 18.3

Définition 5 : Équation Différentielle Vectorielle

C'est une équation sous la forme
$$y''(t) + a(t)y'(t) + a(t)y(t) = \gamma(t)$$

$$(\mathcal{H}) \qquad y''(t) + a(t)y'(t) + b(t)y(t) = 0$$
 On note $f(r) = r^2 + a \times r + b$ son polynôme caractéristique

18.3.1 Coefficients constants

Théorème 5.1: Résolution de l'équation

Dans le cas de l'équation homogène (\mathcal{H}) , on calcule le discriminant Δ du polynôme caractéristique. Suivant les cas, on a la solution y(t) pour l'équation homogène :

$$\begin{array}{c|cccc} \Delta \neq 0 & y(t) = Ae^{r_1t} + Be^{r_2t} \\ \Delta = 0 & y(t) = (A + Bt)e^{rt} \end{array}$$

Ou encore:

$$\begin{array}{c|cccc} \Delta > 0 & r_{\pm} = \alpha \pm \beta & y(t) = e^{\alpha t} \left(A \cdot \cosh(\beta t) + B \cdot \sinh(\beta t) \right) \\ \hline \Delta < 0 & r_{\pm} = \alpha \pm i\beta & y(t) = e^{\alpha t} \left(A \cdot \cos(\beta t) + B \cdot \sin(\beta t) \right) \\ \hline \Delta = 0 & r \text{ double} & y(t) = (A + Bt)e^{rt} \end{array}$$

Théorème 5.2

Si dans (\mathcal{L}) , $\gamma(t) = P(t)e^{\lambda t}$, $P \in \mathbb{C}[X]$, alors on peut donner une solution :

(18.2)
$$t \mapsto t^{\omega(\lambda)} Q(t) e^{\lambda t}$$

où $\omega(\lambda)$ est la multiplicité de λ en tant que racine du polynome caractéristique de f et $Q \in \mathbb{C}[X]$ est de même degré que P.

18.3.2 Cas général

 (\mathcal{L})

Théorème 5.3 : Théorème de Cauchy-Lipshitz linéaire

Soit l'équation différentielle

$$y''(t) + a(t)y'(t) + a(t)y(t) = \gamma(t)$$

où $a \in \mathcal{C}(I, \mathcal{L}(F)), b \in \mathcal{C}(I, F)$, alors

$$\forall \big(t_0, (x_0, x_0')\big) \in (I, \mathbb{K}^2), \exists ! \varphi \text{ telle que } \left| \begin{array}{l} \varphi \text{ soit solution de l'équation } (E) \\ \varphi(t_0) = x_0 \\ \varphi'(t_0) = x_0' \end{array} \right.$$

Preuve 5.3.1

Le théorème est une conséquence du théorème 2.1 si on résout plutôt $\begin{pmatrix} x \\ x' \end{pmatrix}' =$

$$\begin{pmatrix} a \\ a' \end{pmatrix} (t) \begin{pmatrix} x \\ x' \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b \\ b' \end{pmatrix}$$

Définition 6 : Wronskien

Si u et v sont des I-solutions, le Wronskien est l'application définie par

(Wronskien)

$$W = uv' - u'v$$

Propriétés

Dans l'équation $(\mathcal{H}): x'' + a(t)x' + b(t)x = 0$,

- $\bullet \ W + aW = 0$
- (u,v) libre $\Leftrightarrow \exists t_0$ tel que $W(t_0) \neq 0 \Leftrightarrow \forall t, W(t) \neq 0$

Théorème 6.1 : Méthode de variation des constantes

En connaissant (u, v) un système fondamental de solutions, on cherche une solution de la forme $y(t) = c_1(t)u(t) + c_2(t)u(t)$. On détermine c_1 et c_2 avec :

(18.3)

$$c_1' \begin{pmatrix} u \\ u' \end{pmatrix} + c_2' \begin{pmatrix} v \\ v' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \gamma \end{pmatrix}$$

Chapitre 19

Équations Différentielles non linéaires

19.1 Équations autonomes

Définition 7 : Champ de Vecteur

On appelle **champ de vecteurs** l'application qui à un point $M \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ associe $\overrightarrow{V(M)} \begin{pmatrix} f(x,y) \\ g(x,y) \end{pmatrix}$:

$$U \in \mathbb{R}^2 \quad \xrightarrow{\mathcal{C}^1} \quad \mathbb{R}^2$$

$$M \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \quad \mapsto \quad \overrightarrow{V(M)} \begin{pmatrix} f(x,y) \\ g(x,y) \end{pmatrix}$$

Définition 8 : Système Autonome

On appelle système autonome associé au champ de vecteur $\overrightarrow{V(M)}$ le système différentiel

$$\frac{dM}{dt} = \overrightarrow{V(M)}$$

Le mot autonome témoigne de la non-dépendance en t du champ de vecteur $\overrightarrow{V(M)}$

Théorème 8.1 : CAUCHY-LIPSHITZ (admis)

Avec les données précédentes, pour tout couple $(t_0, (x_0, y_0)) \in (I \times U)$, il existe une unique I-solution $\underline{\text{maximale}} \ \varphi : t \mapsto M(t) = \begin{pmatrix} x(t) \\ y(t) \end{pmatrix}$, telle que $\begin{vmatrix} x(t_0) & = x_0 \\ y(t_0) & = y_0 \end{vmatrix}$

Une solution maximale est une solution qui n'est la restriction d'aucune autre. Son intervalle de définition est l'intervalle maximal.

19.2 Équations non autonomes

Dans cette section on appelle **équation différentielle** :

$$(\mathcal{E}) x' = f(t, x)$$

où f est une fonction de $\mathcal{C}^1(U,\mathbb{R})$

Théorème 8.2 : Cauchy-Lipshitz (admis)

U un intervalle ouvert de $\mathbb{R}^2,$ et en reprenant l'équation (\mathcal{E}) :

$$\forall (t_0, x_0) \in U, \exists ! \varphi \text{ telle que } \middle| \begin{array}{l} \varphi \text{ soit } \mathbf{solution } \mathbf{maximale} \text{ de l'équation } (\mathcal{E}) \\ \varphi(t_0) = x_0 \end{array}$$

Chapitre 20

Fonctions de plusieurs variables

Méthode

Étude d'une fonction à deux variables

Passer en polaire

Dans ce chapitre, on se place dans (E,N) et (F,P), des espaces vectoriels normés de dimension finie. U est un ouvert de E

$$\begin{array}{cccc} f & : & U & \to & F \\ & a & \mapsto & f(a) \end{array}$$

20.1 Différentielle, dérivée

20.1.1 Différentielle

Définition 9 : Différentielle -

Il existe <u>au plus</u> un élément φ de $\mathcal{L}(E,F)$ tel que

$$f(a+h) = f(a) + \varphi(h) + o(h)$$

 φ est appelée la différentielle de f. On la note $d\!f(a)$

Remarque :
$$a$$
 et h sont des vecteurs. Donc sous la forme $a = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$. De plus, $\varphi(h)$ est une application linéaire : $\varphi(h) \in \mathcal{L}(E, F)$

20.1.2 Dérivée selon un vecteur

Définition 10 : Dérivée en un point

On note $\varphi_h: t \mapsto f(a+th)$.

fadmet une dérivée en aselon h si φ_h est dérivable en 0.

Alors, on note cette dérivée $D_h f(a) = \varphi'_h$. Si elle existe :

$$D_h f(a) = \lim_{\substack{t \to 0 \\ t \neq 0}} \frac{f(a + th) - f(a)}{t}$$

On a alors la dérivée pour tout a définie par la fonction $D_h f: a \mapsto D_h f(a)$

Définition 11 : Application de classe C^1

f est de classe \mathcal{C}^1 sur U si $\forall j \in [1, n], D_j f$ existe et est continue sur U

Définition 12 : C^k -difféomorphisme

f (bijective) est un \mathcal{C}^k -difféomorphisme si elle et son inverse sont \mathcal{C}^k . C'est-à-dire :

$$\begin{cases} f \in \mathcal{C}^1 \left(U, V \right) \\ f^{-1} \in \mathcal{C}^1 \left(V, U \right) \end{cases}$$

Définition 13 : Jacobienne, Jacobien

On définit la **Jacobienne** $\mathcal{J}_a(f)$ comme la matrice de terme général $j_{i,j} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j} = D_j f_i(a)$. Le **Jacobien** est le déterminant de cette matrice.

Exemple : La Jacobienne de la fonction polaire (qui à (r, θ) associe $(r \cdot \cos \theta, r \cdot \sin \theta)$) est $\begin{pmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{pmatrix}$. Son Jacobien est donc $r \left(\sin^2 \theta + \cos^2 \theta \right) = r$

20.2 Inversion locale

Théorème 13.1 : Théorème d'inversion locale (admis)

 $f \in \mathcal{C}(U, F)$ injective est \mathcal{C}^k -difféomorphisme \Leftrightarrow $\forall a \in U, df(a)$ isomorphisme de E dans F

20.3 Complément sur les courbes planes

Théorème 13.2 : Formule de Green-Riemann

Un compact D délimitée par un une courbe plane Γ positivemment orientée et \mathcal{CM}^1 . Soient P et Q deux fonctions de classe \mathcal{C}^1 sur un ouvert dans lequel Γ est tracé. On admet la formule de GREEN-RIEMANN :

(20.2)
$$\iint_{D} \left[\frac{\partial Q}{\partial x} - \frac{\partial P}{\partial y} \right] (x, y) dx dy = \int_{\Gamma} P dx + Q dy$$

Sixième partie

Géométrie

20.4Arcs Paramétrés

Définition 1 : Arc Paramétré

On appelle **arc paramétré** de classe \mathcal{C}^{k} un couple (I, f) avec $\begin{cases} I & \text{un intervalle de } \mathbb{R} \\ f & \text{une application de } \mathcal{C}^{k} (I, E) \end{cases}$

Définition 2

Quelques autres définitions :

 $\begin{array}{lll} \textbf{Valeur R\'eguli\`ere} & t_0 & -f'(t_0) \neq 0 \\ \textbf{Valeur Bir\'eguli\`ere} & t_0 & -\left(f'(t_0), f''(t_0)\right) \text{ est libre} \\ \textbf{Abscisse Curviligne} & s & -s' = N_2\left(f'(t)\right) \text{ sur un intervalle} \\ \textbf{Param\'etrage normal} & \left(J,g\right) & - \end{array}$

Exemple d'abscisse curviligne : $s: t \mapsto \sinh(t) \operatorname{car} N_2(s(t)) = \sqrt{\int |\sinh(t)|^2} =$ $\sinh'(t) = \cosh(t)$. L'avantage d'une abscisse curvligne est de pouvoir simplifier l'étude d'une courbe.

20.5Courbes Planes

En polaire 20.5.1

Définition 3: Fonction arg

 $\boxed{ \begin{array}{c} \theta \mapsto e^{i\theta} \text{ est une bijection de }] - \pi, \pi[\text{ sur } \mathbb{U} \setminus \{-1\}] \text{ où } \mathbb{U} = \{z \in \mathbb{C} | |z| = 1\} \\ \text{Sa réciproque est l'application } u \mapsto \arg(u) \end{array}}$

Si on prend $u \in \mathbb{U}$, en notant u = x + iy, alors $\arg(u) = 2 \arctan\left(\frac{y}{r+1}\right)$

Théorème 3.1 : Théorème du Relèvement

Soit $f \in \mathcal{C}^n(I, \mathbb{U})$ (avec $n \neq 0$). $\exists \theta \in \mathcal{C}^n(I, \mathbb{R})$ tel que $f(t) = e^{i\theta(t)}$. θ est appelé **relèvement** de f.

Preuve 3.1.1 Si elle existe, θ n'est pas unique $(t \mapsto \theta(t) + 2\pi \ convient \ aussi)$.

Donc
$$f'(t) = i\theta' f(t) \Leftrightarrow \theta'(t) = -i\frac{f'(t)}{f(t)}$$
.

On peut alors intégrer : $\theta(t) = C - i \int_{1}^{t} \frac{f'(u)}{f(u)} du$, et il ne reste plus qu'à prouver

l'existence en ayant cette expression de $\theta(t)$

Définition 4: Tangente

Si
$$\theta$$
 est une valeur régulière, on note V l'angle $\left(\overrightarrow{u_{\theta}}, \frac{\overrightarrow{\mathrm{d}M_{\theta}}}{\mathrm{d}\theta}\right)$, et on définit $\boxed{\tan(V) = \frac{\rho(\theta)}{\rho'(\theta)}}$

20.5.2 Étude d'une courbe paramétrée

Méthode

Étude de courbes paramétrées

Quelques conseils:

- On essaye, si possible, de passer en polaire
- Ne pas oublier de vérifier les ensembles de définition
- Lors de l'étude au voisinage d'un point, il suffit d'étudier les dérivées successives grâce à un développement limité

On a l'expression de x et y en fonction de t: x = f(t) et y = g(t). Pour étudier la courbe :

- 1. Ensemble de **définition** $\mathcal{D} = \mathcal{D}_f \bigcup \mathcal{D}_g$
- 2. Étude des variations : on étudie x', y' et $\frac{y'}{x'}$
- 3. Branches infinies
 - $x = \lim_{f \to g} f$ ou $y = \lim_{g \to g} g$ sont des asymptotes (avec $\lim_{g \to g} f$ des limites finies)
 - Si, pour $t_0 \in \mathbb{R}$ les deux fonctions tendent <u>simultanément</u> vers l'infini, on étudie $\lim_{t \to t_0} \frac{y}{x}$

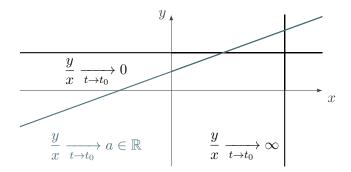


FIGURE 20.1 – Différents types d'asymptotes en fonction de $\frac{y}{x}$

Dans le cas où $\frac{y}{x} \xrightarrow[t \to t_0]{} a \in \mathbb{R}$, on peut déterminer b de l'équation y = ax + b en examinant y - ax

90

Septième partie

Annexe

20.6 Équivalences

Pour une définition de l'équivalence, cf. définition 4 page 10

Formule de Stirling
$$n! = \left(\frac{n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}$$

Équivalence de ln $\frac{\ln(u)}{t^{\alpha}} \sim t^{\frac{\alpha+1}{2}}$

Équivalents usuels en 0

$$\begin{vmatrix} \sin(u) & \sim & u & \cos(u) - 1 & \sim & -\frac{u^2}{2} & \ln(1+u) & \sim & u \\ \sinh(u) & \sim & u & \cosh(u) - 1 & \sim & \frac{u^2}{2} & e^u - 1 & \sim & u \end{vmatrix}$$

20.7 Trigonométrie

20.7.1 Définition

(20.3)
$$\begin{cases} \cos x = \frac{e^{ix} + e^{-ix}}{2} \\ \sin x = \frac{e^{ix} - e^{-ix}}{2i} \end{cases}$$
 (20.4)
$$\begin{cases} \cosh x = \frac{e^x + e^{-x}}{2} \\ \sinh x = \frac{e^x - e^{-x}}{2} \end{cases}$$

20.7.2 Addition / Produit

$$\cos(a+b) = \cos a \cos b - \sin a \sin b \\
\cos(a-b) = \cos a \cos b + \sin a \sin b \\
\sin(a+b) = \sin a \cos b + \cos a \sin b \\
\sin(a-b) = \sin a \cos b - \cos a \sin b$$

$$\cos(a+b) + \cos(a-b) = 2 \cos a \cos b \\
\cos(a+b) - \cos(a-b) = 2 \sin a \sin b \\
\sin(a+b) + \sin(a-b) = 2 \sin a \cos b \\
\sin(a+b) - \sin(a-b) = 2 \cos a \sin b$$

20.7.3 Dérivation

Dérivées des fonctions trigonométriques :

$$\tan' x = \frac{1}{1 + \cos^2 x} = 1 + \tan^2 x$$

$$\arcsin' x = \frac{1}{\sqrt{1 - x^2}}$$

$$\arccos' x = -\frac{1}{\sqrt{1 - x^2}}$$

$$\arctan' x = \frac{1}{1 + x^2}$$

20.7.4 Formule de Moivre

(20.6)
$$(\cos x + i \sin x)^n = \cos(nx) + i \sin(nx)$$

Généralités

Conjugué $z = -\overline{z} \Leftrightarrow z \in \mathbb{R}$

Convexité La fonction exponentielle est convexe, la fonction logarithme est concave

Inégalités

$$\left\|\sum_{i}x_{i}\right\| \leq \sum_{i}\left\|x_{i}\right\|$$
 Module d'intégrales
$$\left|\int_{I}f\right| \leq \int_{I}\left|f\right| \qquad (15.2)$$
 Inégalité de la Moyenne $m(b-a) \leq \int_{a}^{b}f(x)\mathrm{d}x \leq M(b-a) \quad (13.2)$

20.8 Formules usuelles

$$a^{k} - b^{k} = (a - b) \left(\sum_{p=0}^{k-1} a^{p} b^{k-1-p} \right) \qquad \sum_{k=1}^{n} k = \frac{n(n+1)}{2}$$
$$\sum_{k=1}^{n} k^{2} = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} \qquad \sum_{k=1}^{n} k^{3} = \frac{n^{2}(n+1)^{2}}{4}$$

20.9 Astuces

Primitives de 1 Dans une IPP, on peut primitiver 1 par 1+x pour enlever un terme au dénominateur. *Exemple* : $(\ln(1+x))^n$

Fontion k-lipschitzienne Il suffit de montrer que $\exists k \in \mathbb{R} \ \mathrm{tq} \ | \ |f'(t)| \leq k$

Inverse d'une Matrice
$$\mathbf{2} \times \mathbf{2}$$
 Si $M = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$, alors $M^{-1} = \frac{1}{da - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$

Dérivée de a^x On a $a^x = e^{x \ln(a)}$, donc sa dérivée est $\ln(a) \times a^x$

Liste des acronymes

DL Développement Limité. 37

LCI Loi de Composition Interne. 16

s-ep sous-espace propre. 24, 25

SATP Série À Termes Positifs. 3, 38, 62, 65

Index

Abasisas survilians 80	induit 99
Abscisse curviligne, 89	induit, 23 Ensemble
Accroissements finis, 60	
Adhérence, 35	dénombrable, 42
Adjoint, 71	équipotent, 42
Arc paramétré, 89	fini, 42
Automorphisms on the general 71	Équation Différentielle, 78
Automorphisme orthogonal, 71	du 2^{e} ordre, 80
Banach	scalaire, 78
Espace, 33	vectorielle, 79
Bernoulli, 51	Équivalence, 10
Bhittochel, of	Espace
Cantor, 43	normé, 31
Cauchy-Lipshitz, 79, 81, 83, 84	préhilbertien, 69, 72
Cayley-Hamilton, 29	probabilisable, 46
Césaro, 39	probabilisé, 47
\mathcal{C}^k -difféomorphisme, 86	vectoriel, 31
Compact, 33	Espérance, 49
Complet, 33	Euler, 19
Complexe, 12	
Connexe par arcs, 34	Famille
Variation des Constantes, 80	sommable, 43, 44
Convergence	Fermé, 34, 35
dominée, 66	Série de Fourier, 74
série, 37	Fubini, 57
Convexe, 33	G
Covariance, 51	Gamma, 67
,	Grassman, 30
Dérivabilité, 58	Green-Riemann, 87
Développement en Série Entière, 63	Groupe, 16
Diagonalisable, 27	de Klein, 16
Différentielle, 85	monogène, 17
DIRICHLET	produit, 16
Noyau, 75	
Distance, 32	Heine, 33
Diverge	T 4 114
grossièrement, 37	Inégalité
Droite	de Bessel, 70, 72, 74
stable, 24	de Cauchy-Schwarz, 50, 70
5	triangulaire, 31
Ecart-type, 50	Intérieur, 35
Endomorphisme	Isomorphisme, 18

Jacobien(ne), 86	Série
k-lipschitzienne, 93	alternée, 40
	Solution
Matrice	maximale, 83
semblable, 22	Sous-espace
Module, 12	propre, 24
Moment (Probabilités), 50	Sous-groupe, 16
Monogène, 17	engendré, 17
Morphisme	Stirling, 92
de groupe, 18	Système
ao 810 apo, 10	autonome, 83
Nilpotent, 19, 28	fondamental de solutions, 79
Norme, 31	Système complet(probabilités), 47
Euclidienne, 32	
Ouvert, 34	Tangente, 90
	Taylor
Parseval	(Formules), 60
théorème de convergence, 75	Lagrange, 60
égalité, 75	Laplace, 60
Polynôme	Young, 60
caractéristique, 26	Tribu, 46
d'un endomorphisme, 28	TSSA, 40
Polynôme	. 46
caractéristique (Équation différen-	univers, 46
tielle), 81	Valeur
Primitive, 59	birégulière, 89
Probabilité, 47	propre, 24, 25
Problème de Cauchy, 79	régulière, 89
Procédé	Variance, 50
d'Orthonormalisation de Schmidt,	Vecteur
70	propre, 24, 25
Produit scalaire, 69, 72	Champ de Vecteur, 83
Payon de convergence 61	champ ac rostour, co
Rayon de convergence, 61	Weierstrass
Relèvement, 89	approximation, 55
SATP, 38	Wronskien, 80, 82