

Math3 CM

Cours de L. PASQUEREAU
Note de C. THOMAS

29 novembre 2022

Table des matières

1	Fonctions de \mathbb{R} dans \mathbb{R}	5
1.1	Limite	5
1.1.1	Adhérence	5
1.1.2	Limite	5
1.1.3	Fonctions négligeables	5
1.1.4	Croissance comparée	6
1.1.5	Fonctions Équivalentes	8
1.1.6	Opération sur les équivalents	9
1.2	Continuité	10
1.3	Dérivabilité	10
1.3.1	Dérivée successives	10
1.4	Développements Limités (DL)	10
1.4.1	Taylor-Young	11
1.4.2	DL usuels	12
1.4.3	Opération sur les DL	13
1.4.3.1	Troncage	13
1.4.3.2	Somme	14
1.4.3.3	Produit	14
1.4.3.4	Composée	14
1.4.4	Application au calcul de dérivé	15
2	Intégration	17
2.1	Intégrales de Riemann	17
2.1.1	Introduction	17
2.1.2	Propriétés de l'intégrale	18
2.1.3	Opération sur les intégrales	19
2.1.4	Positivité de l'intégrale	19
2.1.5	Moyenne	20
2.1.6	Théorème fondamental de l'analyse	21
2.1.7	Primitives usuelles	21
2.1.8	Changement de variable	22
2.1.9	Intégration par parties	23

2.2	Intégrales Généralisées	23
2.2.1	Cas des fonctions réelles positives	24
2.2.1.1	Majoration	25
2.2.1.2	Comparaison	25
2.2.1.3	Equivalent	25
2.2.2	Cas des fonction réelles positives et où $b = \infty$	25
2.2.2.1	Critère de Riemann	25
2.2.2.2	Règle de Riemann	26
2.2.3	Cas où b est fini	27
2.2.3.1	Critère de Riemann	27
2.2.3.2	Règle de Riemann	28
2.2.4	Cas des fonctions de signes qql	28
3	Séries numériques	31
3.1	Introduction aux séries numériques	31
3.1.1	Sommes de séries numériques	33
3.2	Séries géométriques	34
3.3	Séries À Termes Positifs (SATP)	35
3.3.1	Introduction	35
3.3.2	Comparaison	35
3.3.3	Liaison séries intégrales	36
3.3.4	Séries de Riemann	37
3.3.5	Règle de Cauchy	37
3.3.6	Règle d'Alembert	38
3.4	Séries de signes non constant	39
3.4.1	Séries Alternées	40
4	Séries Entières	43
4.1	Domaine de convergence	43
4.2	Rayon et intervalle de convergence	44
4.3	Calcul du rayon de convergence	45
4.4	Somme des Séries Entières	46
4.4.1	Dérivation et Intégration des Séries Entières	47
4.5	Développement en Séries Entières	48
4.5.1	Conditions nécessaires	49
4.6	Opération sur les DSE	50
4.7	DSE usuels	51
4.7.1	Application à la somme d'une série numérique	51
5	Applications Linéaires	53
5.1	Définition	53
5.2	Noyaux et Images	53

5.2.1	Propriétés	54
5.3	Rang	55
5.4	Matrice d'une application linéaire	55
5.5	Matrice d'un endomorphisme	57
5.5.1	Image d'un vecteur	57
5.5.2	Critère d'inversibilité	58
5.6	Endomorphismes	58
5.6.1	Matrices de changement de base	58
5.6.2	Matrices équivalentes	60
5.6.3	Matrices semblables	60
5.6.4	Application	60
6	Système linéaire homogène	63
7	Matrices	65
7.1	Transposée	65
7.2	Matrices carrées	65
7.2.1	Matrices symétriques	65
7.2.2	Trace d'une matrice	66
7.2.3	Déterminant	68
7.2.3.1	Interprétation géométrique	69
7.2.3.2	Dimension 3	69
7.2.4	Matrices triangulaire	70
7.2.5	Propriété du déterminant	71
7.2.6	Matrices inversible	71
7.2.6.1	Co-matrice	72
8	Valeurs/vecteurs propres	77
8.1	Définition	77
8.2	Sous espace propre	77
8.3	Polynome caractéristique	78
8.4	Changement de base	78
8.5	Dimension deux	79
8.6	Cas des matrices triangulaires	79
8.6.1	Cas général	79
8.7	Recherche de valeurs propre	80
8.8	Dimension d'un espace propre	81
9	Diagonalisation des endomorphismes/matrices	83
9.1	Définitions	83
9.2	Application	84
9.3	Application à des polynômes à indéterminées dans un anneau (HP)	87

9.4	Séries d'applications à valeurs dans un espace vectoriel, cas des matrices exponentielles, (HP)	88
9.4.1	Application en physique	88
9.4.2	Application à l'ordre n	88
10	Orthogonalité dans \mathbb{R}^n	91
10.1	Produit scalaire	91
10.2	Norme	92
10.3	Cauchy-Swartz	93
10.3.1	Angle entre vecteurs	94
10.3.1.1	Définitions	94
10.3.2	Orthogonalisation	95
10.4	Théorème de Pythagore	96
10.5	Projection orthogonale sur une droite	96
10.6	Changement de bases orthogonales	98
11	Notations, rappels, et Hors Programme (HP)	99
11.1	Ensembles	99
11.2	Fonctions	99
11.2.1	Ensembles de fonctions	99
11.2.2	Opérations entre fonctions et fonctions et fonctions et scalaires	100
11.2.3	Comparaison entre fonctions et fonctions et fonctions et scalaires	100
11.2.4	Limites, continuité et dérivabilité	100
11.3	Bornes sup et bornes inf	101
11.4	Convergence	102
11.5	Suites, et séries	102
11.5.1	Suites de scalaires	102
11.5.2	Suites et série d'application	103
11.5.3	Séries	104
11.5.4	Séries Entières	104
11.6	Rappels d'Algèbre	104
11.6.1	Algèbre Générale	104
11.6.1.1	Loi de Composition Internes	104
11.6.1.2	Magma et Monoïde	105
11.6.1.3	Groupe	105
11.6.1.4	Anneaux	109
11.6.1.5	Idéaux	110
11.6.1.6	Corps	111
11.6.2	Linéaire	112
11.6.2.1	Loi de Composition Externe	112
11.6.2.2	Espaces vectoriels	112

11.6.2.3	Familles libres/génératrices	113
11.6.2.4	Dimension finie	114
11.6.2.5	Morphismes	114
11.6.2.6	Espace pré-hilbertien, euclidien	116
11.6.2.7	Espace vectoriel normés	116
11.7	Autre	117
12	Hors Programme - Supplément	119
12.1	Application	119
12.1.1	Définitions	119
12.1.2	Premières propriétés	120
12.2	Relation binaire	120
12.2.1	Propriétés particulières	121
12.3	Relations particulière	121
12.3.1	Relation d'ordre	121
12.4	Relation d'équivalence	122
12.4.1	Classes d'équivalence	122
12.5	Ensemble quotient	123
12.6	Morphismes	124
12.6.1	Morphisme de Groupes	124
12.6.1.1	Images et Noyaux	124
12.6.1.2	Morphisme de groupes finis	124
12.6.2	Morphismes d'Anneaux	127
12.6.2.1	Images et noyaux	128
12.6.2.2	Bijektivité	128
12.6.2.3	Anneaux finis	129
12.6.3	Anneaux quotient	131
12.7	Algèbre modulaire	131
12.7.1	Les anneaux $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$	131
12.7.1.1	Inverses modulaires	131
12.7.1.2	Les corps $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$	132
12.7.2	Théorème des restes chinois	133
12.7.3	Décomposition des $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$	134
12.8	Polynômes à coefficients dans un corps et à une indéterminées dans un anneau commutatif	134
12.8.1	Définition	134
12.8.2	Premières propriétés	135
12.8.3	Degrés	136
12.8.4	Opération sur les polynômes	136
12.8.4.1	Degrès des opérations	138
12.8.5	Polynômes de degré inférieur à n	139

12.8.6 Polynômes réels	139
----------------------------------	-----

Chapitre 1

Fonctions de \mathbb{R} dans \mathbb{R}

Soit $D \in \mathbb{R}$, soit $f \in \mathbb{R}^D$

1.1 Limite

1.1.1 Adhérence

Définition 1.1.1.1

On appelle adhérence de D le plus petit ensemble fermé qui contient D . Noté \bar{D}

1.1.2 Limite

Soit f définie sur D , Soit $a \in \bar{D}$, Soit $l \in \mathbb{R}$

Définition 1.1.2.1

On dit que f a pour limite l quand x tends vers a si

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

1.1.3 Fonctions négligeables

Définition 1.1.3.1

Soit $f, g \in \mathbb{R}^D$ et $a \in \bar{D}$ on dit que $f = o_a(g)$ si $\frac{f(x)}{g(x)} \rightarrow_a 0$

1.1.3.1

en 0 on a

$$\frac{f(x)}{g(x)} = \frac{x}{\sqrt{x}} \tag{1.1}$$

$$\rightarrow_{0^+} 0 \quad (1.2)$$

$$f = o_{0^+}(g) \quad (1.3)$$

1.1.4 Croissance comparée

Théorème 1.1.4.1 – Croissances Comparées

Soient $(\alpha, \beta, \gamma) \in \mathbb{R}^{+*}$ avec $\gamma > 1$ avec

$$f : x \mapsto (\log x)^\alpha$$

$$g : x \mapsto x^\beta$$

$$h : x \mapsto \gamma^x$$

alors on a

$$g = o_\infty(f)$$

$$h = o_\infty(g)$$

c'est à dire

$$\frac{(\log x)^\alpha}{x^\beta} \rightarrow_\infty 0$$

$$\frac{x^\beta}{\gamma^x} \rightarrow_\infty 0$$

Démonstration. 1. Commençons par prouver que pour $X \in \mathbb{R}$

$$\frac{X}{e^X} \rightarrow 0$$

Notons d'abord que

$$\frac{X}{e^X} = \frac{1}{\frac{e^X}{X}}$$

donc on se réduit à l'étude de

$$\frac{e^X}{X}$$

On fait un DL_2 en 0 on a

$$\frac{e^X}{X} = \frac{1 + X + \frac{X^2}{2} + o(X^2)}{X + o(X^2)}$$

Donc

$$\frac{e^X}{X} = \frac{1}{X} + 1 + \frac{X}{2} + o(1)$$

Par passage à la limite quand $X \rightarrow \infty$ on a

$$\lim_{X \rightarrow \infty} \frac{e^X}{X} = \infty$$

d'où

$$\lim_{X \rightarrow \infty} \frac{X}{e^X} = 0$$

2. Ensuite soit $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^{+*}$ alors on a

$$\begin{aligned} \frac{(\log x)^\alpha}{x^\beta} &= \frac{e^{\alpha \log \log x}}{\beta \log x} \\ &= \frac{e^\alpha}{e^\beta} \cdot \frac{e^{\log \log x}}{e^{\log x}} & X = \log x \\ &= \frac{e^\alpha}{e^\beta} \cdot \frac{e^{\log X}}{e^X} \\ &= \frac{e^\alpha}{e^\beta} \cdot \frac{X}{e^X} \\ &\rightarrow 0 \end{aligned} \tag{1}$$

3. Ensuite soit $\beta, \gamma \in \mathbb{R}^{+*}$ alors on a

$$\begin{aligned} \frac{x^\beta}{\gamma^x} &= \frac{e^{\beta \log x}}{e^{x \log \gamma}} \\ &= \frac{e^\beta}{e^{\log \gamma}} \cdot \frac{e^{\log x}}{e^x} \\ &= \frac{e^\beta}{e^{\log \gamma}} \cdot \frac{x}{e^x} \\ &\rightarrow 0 \end{aligned} \tag{1}$$

d'où

$$\begin{aligned} g &= o_\infty(f) \\ h &= o_\infty(g) \end{aligned}$$

□

1.1.5 Fonctions Équivalentes

Définition 1.1.5.1

Soit $f, g \in \mathbb{R}^D$ et $a \in \bar{D}$ on dit que f est équivalente à g quand x tends vers a si $\frac{f}{g} \rightarrow_a 1$.

On note $f \sim_a g$

1.1.5.1 — Un polynome est équivalent à son monôme de plus haut degrés (resp bas) quand x tends vers ∞ (resp 0)

— $\sin x \sim_0 x$

— $\log(1+x) \sim_0 x$

Démonstration. Soit $P \in \mathbb{R}[X]$ tel que $\deg P = n$ et $a_n = \text{dom} P$ alors, soit $x \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} \frac{P(x)}{a_n x^n} &= 1 + \frac{a_{n-1} x^{n-1}}{a_n x^n} + \dots + \frac{a_0}{a_n x^n} \\ &= 1 + \frac{a_{n-1}}{a_n x} + \dots + \frac{a_0}{a_n x^n} \\ &\rightarrow 1 \end{aligned}$$

donc

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{P(x)}{a_n x^n} = 1$$

d'où

$$P(x) \sim_{\infty} a_n x^n$$

La démonstration est similaire pour en 0.

Soit $x \in \mathbb{R}^*$

$$\frac{\sin x}{x} = \frac{\sin x - \sin 0}{x - 0}$$

d'où en $x \rightarrow 0$

$$\begin{aligned} \frac{\sin x}{x} &\rightarrow \sin'(0) \\ &\rightarrow \cos(0) = 1 \end{aligned}$$

d'où $\sin x \sim x$

Soit $x \in \mathbb{R}^*$ alors

$$\begin{aligned} \frac{\log(1+x)}{x} &= \frac{\log(1+x) - \log(1+0)}{x-0} \\ &\rightarrow (\log(1+x))'(0) \\ &= \frac{1}{x+1}(0) \\ &= \frac{1}{1} \\ &= 1 \end{aligned}$$

d'où

$$\log 1+x \sim_0 x$$

□

1.1.6 Opération sur les équivalents

Soient $f_1, g_1, f_2, g_2 \in \mathbb{R}^D$ soit $a \in \bar{D}$ soit $\alpha \in \mathbb{R}$

$$f_1 \sim_a g_1$$

$$f_2 \sim_a g_2$$

—

$$f_1 \cdot f_2 \sim_a g_1 \cdot g_2$$

$$\frac{f_1}{f_2} \sim_a \frac{g_1}{g_2}$$

$$f_1^\alpha \sim_a g_1^\alpha$$

—

$$f = o_a g \Rightarrow f + g \sim_a g \quad (1.4)$$

— Si $f \sim_a g$ et $\lim_{x \rightarrow a} f(x) = l$ alors $\lim_{x \rightarrow a} g(x) = l$

Proposition 1.1.6.1

Si $f \sim_a g$ et $\lim_a f \neq 1$ alors $\log f \sim_a \log g$

Démonstration.

$$\frac{\log g(x)}{\log f(x)} - 1 = \frac{\log g(x) - \log f(x)}{\log f(x)}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{\log \left(\frac{g(x)}{f(x)} \right)}{\log f(x)} && \text{or } f \sim_a g \\
&\xrightarrow{a} \frac{0}{\log f(a)} && \text{par passage à la limite car } \lim_a f \neq 1 \\
&= 0
\end{aligned}$$

Donc $\lim_{x \rightarrow a} \frac{\log f(x)}{\log g(x)} = 1$ donc $\log f \sim_a \log g$ □

Cas particulier où $l = 1$

1.1.6.1

$f(x) = 1 + x$ et $g(x) = 1 + \sqrt{x}$ on a bien $f \sim_0 g$ et $f \rightarrow_0 1$ on a aussi $\log f(x) = \log 1 + x \sim_0 x$ et $\log g(x) = \log 1 + \sqrt{x} \sim_0 \sqrt{x}$ et $x \neq \sqrt{x}$

1.2 Continuité

Définition 1.2.0.1

Soit f définie sur un ouvert D de \mathbb{R} et $a \in D$. On dit que f est continue en a si et seulement si $\lim_{x \rightarrow a} f(x) = f(a)$. On note \mathcal{C}^0 l'ensemble des fonctions continues, c'est un espace vectoriel.

1.3 Dérivabilité

Définition 1.3.0.1

Soit f définie sur un ouvert D de \mathbb{R} et $a \in D$. On dit que f est dérivable en a si et seulement si $\lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a}$ existe dans \mathbb{R} . On note f' la fonction $a \mapsto \lim_{x \rightarrow a} \frac{f(x) - f(a)}{x - a}$ définie sur l'ensemble des valeurs dérivables de f .

1.3.1 Dérivée successives

On peut ensuite étudier la dérivabilité des dérivées successives de f

1.4 Développements Limités (DL)

Définition 1.4.0.1

On appelle Développement Limité (DL) à l'ordre n et au point $a \in I$ d'une fonction f défini sur un interval ouvert I de \mathbb{R} , un polynome P tel que

$$\begin{aligned}\deg P &= n \\ f(x) &= P(x - a) + o_0((x - a)^n)\end{aligned}$$

C'est une propriété **locale** de f en a

1.4.1 Taylor-Young**Théorème 1.4.1.1 – Formule de Taylor-Young**

Soit f une fonction définie de I dans \mathbb{R} , n fois dérivable, alors f admet un DL_n pour un point a de la forme

$$f(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(a)}{k!} (x - a)^k + o((x - a)^n)$$

Remarque 1.4.1.1

Dans la majorité des cas pratiques, on prend $a = 0$ ce qui donne

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

1.4.1.1

En exemple on prend $f = \exp$, $\exp \in \mathcal{C}^\infty$ et on a $\forall n \in \mathbb{N}, f^{(n)} = \exp$ donc $\forall n \in \mathbb{N}, f^{(n)}(0) = 1$ donc d'après le théorème de Taylor-Young, $\forall n \in \mathbb{N}, \exp$ admet un DL_n de la forme

$$\begin{aligned}\exp(x) &= \sum_{k=0}^n \frac{\exp^{(k)}(0)}{k!} x^k + o(x^n) \\ \exp(x) &= \sum_{k=0}^n \frac{x^k}{k!} + o(x^n)\end{aligned}$$

Remarque 1.4.1.2

La formule de Taylor-Young permet aussi de faire l'inverse, de trouver la valeur d'une dérivée en un point si l'on connaît le DL de la fonction.

1.4.1.2

Un exemple pour la valeur en 0 de la dérivée quatrième de $\frac{1}{1-x}$

$$\frac{1}{1-x} = 1 + x + x^2 + x^3 + x^4 + o(x^4)$$

Et d'après Taylor-Young on a

$$\frac{1}{1-x} = \frac{f(0)}{1} + \frac{f'(0)}{1}x + \frac{f''(0)}{2}x^2 + \frac{f^{(3)}(0)}{3!}x^3 + \frac{f^{(4)}(0)}{4!}x^4 + o(x^4)$$

Or les deux DL sont égaux, donc les polynômes aussi, et donc par identification des coefficients on a

$$\frac{f^{(4)}(0)}{4!} = 1$$

ce qui donne

$$\begin{aligned} \frac{f^{(4)}(0)}{4!} &= 1 \\ f^{(4)}(0) &= 4! = 24 \end{aligned}$$

On a donc la valeur de la dérivée quatrième en O sans avoir à dériver la fonction.

En pratique ça permet l'étude des dérivées en un point sur des fonctions bien plus complexes.

1.4.2 DL usuels**Proposition 1.4.2.1**

Les développements limités usuels en 0 sont les suivants

$$\begin{aligned} e^x &= \sum_{k=0}^n \frac{x^k}{k!} + o(x^n) \\ \sin x &= \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k x^{2k+1}}{(2k+1)!} + o(x^{2n+1}) \\ \cos x &= \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k x^{2k}}{(2k)!} + o(x^{2n}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\frac{1}{1-x} &= \sum_{k=0}^n x^k + o(x^n) \\
\frac{1}{1+x} &= \sum_{k=0}^n (-1)^k x^k + o(x^n) \\
\log(1+x) &= \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k x^k}{k} + o(x^n) \\
(1+x)^\alpha &= \sum_{k=0}^n \sigma_\alpha(k) x^k + o(x^n) \quad \text{avec} \\
\alpha &\in \mathbb{R} \quad \text{et} \\
\sigma_\alpha(k) &= \begin{cases} 1, & \text{si } k = 0 \\ \frac{\prod_{i=0}^{k-1} (\alpha - i)}{k!}, & \text{sinon} \end{cases}
\end{aligned}$$

Remarque 1.4.2.1

Les DL de fonctions paires (resp impaires) ne contiennent que des coefficients sur les degrés pairs (resp impairs)

1.4.2.1

Exemple, la fonction cos est paire

1.4.3 Opération sur les DL

Sans perte de généralité, les DL sont ici en 0

Soit $P, Q \in R[X]$ et $f, g \in \mathbb{R}^I$ tels que

$$\begin{aligned}
\deg P &= \deg Q = n \\
f(x) &= P(x) + o(x^n) \\
g(x) &= Q(x) + o(x^n)
\end{aligned}$$

1.4.3.1 Troncage**Définition 1.4.3.1**

On appelle "troncage" à l'ordre $k \leq n$ d'un DL, le polynome tronqué F_k de degrés k tel que tous les coefficients de F_k sont égaux à ceux de F jusqu'au

coefficient de x^k et tel que

$$f(x) = F_k(x) + o(x^k)$$

1.4.3.1

On a

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \frac{x^5}{5!} + o(x^5)$$

le DL_5 de \exp alors on peut le "tronquer" à l'ordre $k = 3 \leq 5$ pour avoir le DL_3 de \exp

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3!} + o(x^3)$$

1.4.3.2 Somme

Proposition 1.4.3.1

Le DL_n de la fonction $f + g$ est la somme des DL_n de f et de g

$$(f + g)(x) = P(x) + Q(x) + o(x^n)$$

1.4.3.3 Produit

Proposition 1.4.3.2

Le DL_n de la fonction fg est le produit des DL_n de f et de g tronqué à l'ordre n

$$(fg)(x) = PQ_n(x) + o(x^n)$$

1.4.3.4 Composée

Proposition 1.4.3.3

Si $g(0) = 0$ alors on peut composer les DL_n et le DL_n de $f \circ g$ est la composition des DL_n de f et de g tronqué à l'ordre n

$$(f \circ g)(x) = (P \circ Q)_n(x) + o(x^n)$$

1.4.3.2

Exemple DL_3 de $\sqrt{1 + \sin x}$. On a bien $\sin 0 = 0$.

$$\sin x = x - \frac{x^3}{6} + o(x^3)$$

$$(1 + X)^\alpha = 1 + \alpha X + \frac{\alpha(\alpha - 1)x^2}{2}X^2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)(\alpha - 2)}{6}X^3 + o(X^3) \quad \text{donc}$$

$$(1 + \sin x)^{\frac{1}{2}} = 1 + \frac{1}{2} \left(x - \frac{x^3}{6} \right) - \frac{1}{8} \left(x - \frac{x^3}{6} \right)^2 + \frac{3}{48} \left(x - \frac{x^3}{6} \right)^3 + o(x^9)$$

$$(1 + \sin x)^{\frac{1}{2}} = 1 + \frac{1}{2}x - \frac{x^3}{12} - \frac{1}{8}x^2 + \frac{3}{48}x^3 + o(x^3) \quad \text{tronquage}$$

$$(1 + \sin x)^{\frac{1}{2}} = 1 + \frac{1}{2}x - \frac{1}{8}x^2 - \frac{1}{48}x^3 + o(x^3)$$

1.4.4 Application au calcul de dérivé

Les DL sont utiles pour résoudre des formes indéterminées lors du calcul de limite

1.4.4.1

Calcul de la limite en 0 de la fonction $f : x \mapsto \frac{e^{x^2} - \cos x}{x^2}$ On calcule les différents DL à l'ordre 4

$$e^{x^2} = 1 + (x^2) + \frac{(x^2)^2}{2} + o(x^4)$$

$$\cos x = 1 - \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{24} + o(x^4)$$

$$e^{x^2} - \cos x = \frac{3}{2}x^2 + o(x^2) \quad \text{tronquage, inutile au delà}$$

$$f(x) = \frac{\frac{3}{2}x^2 + o(x^2)}{x^2}$$

$$f(x) = \frac{3}{2} + o(1) \quad \text{d'où}$$

$$\lim_{x \rightarrow 0} f(x) = \frac{3}{2}$$

On voit après que l'ordre 2 aurait suffi, l'intuition peut aider pour savoir à quel ordre calculer.

Chapitre 2

Intégration

2.1 Intégrales de Riemann

Explication des notations,

$$\int_a^b f = \int_a^b f(x)dx$$
$$\int_{[a,b]} f = \int_a^b f$$

2.1.1 Introduction

Soit $a, b \in \mathbb{R}$ tels que $a < b$. Soit f définie et bornée sur $[a, b]$ et $d = (x_1, \dots, x_n) \subset [a, b]$ une subdivision de $[a, b]$ pour $n \in \mathbb{N}$. On définit

$$M_i = \sup_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x)$$
$$m_i = \inf_{x \in [x_{i-1}, x_i]} f(x)$$
$$S(d) = \sum_{i=1}^n M_i \cdot (x_i - x_{i-1})$$
$$s(d) = \sum_{i=1}^n m_i \cdot (x_i - x_{i-1})$$

Le but est double

- Approcher f par des fonctions en escalier
- Augmenter n pour augmenter la précision de l'approche

Et pour d' une subdivision plus fine que d on a

$$s(d) \leq s(d') \leq S(d') \leq S(d)$$

On peut définir des suites convergentes, et à l'infini on note

$$I = \sup_{[a,b]} S(d)$$

$$J = \inf_{[a,b]} s(d)$$

Définition 2.1.1.1

Une fonction f est Riemann-intégrable si $I_f = J_f = \int_a^b f$

2.1.2 Propriétés de l'intégrale

On prend f, g deux fonctions Riemann-intégrable définie sur $[a, b]$

Proposition 2.1.2.1

On a

$$\int_a^a f = 0$$

$$\int_b^a f = - \int_a^b f$$

Proposition 2.1.2.2 – Relation de Chales

Soit $c \in [a, b]$,

$$\int_a^b f = \int_a^c f + \int_c^b f$$

2.1.2.1

Exemple d'une fonction non-Riemann-intégrable. Soit f la fonction indicatrice de \mathbb{Q} sur $[0, 1]$ alors on a

$$M_i = \sup f = 1$$

$$m_i = \inf f = 0$$

D'où

$$S(d) = x_n - x_0 = 1$$

$$s(d) = 0$$

Donc

$$I \neq J$$

Par conséquence, f n'est pas Riemann-intégrable sur $[0, 1]$

Théorème 2.1.2.1

Soit f une fonction définie sur $[a, b]$

1. Si f est \mathcal{C}^0 alors f est Riemann-intégrable
2. Théorème des singularités supprimable, si on modifie f sur un nombre fini de point, l'intégrale n'est pas modifiée
3. Par conséquence, les fonctions continues par morceaux (\mathcal{M}^0) sont aussi Riemann-intégrable

2.1.3 Opération sur les intégrales

Proposition 2.1.3.1

Soient f, g Riemann-intégrables sur I

- Soit $\lambda \in \mathbb{R}$, alors $\int_I \lambda f = \lambda \int_I f$
- La fonction $(f + g)$ est Riemann-intégrable et $\int_I (f + g) = \int_I f + \int_I g$
- La fonction $|f|$ est Riemann-intégrable
- La fonction (fg) est Riemann-intégrable

2.1.4 Positivité de l'intégrale

Proposition 2.1.4.1

Soit f Riemann-intégrable sur I

- Si $\forall x \in I, f(x) \geq 0$ alors $\int_I f \geq 0$
- Si $\forall x \in I, f(x) \leq 0$ alors $\int_I f \leq 0$

Théorème 2.1.4.1 – Positivité de l'intégrale

Soit f, g Riemann-intégrable sur I telles que

$$\forall x \in I, f(x) \leq g(x)$$

Alors il vient de la prop précédente que

$$\int_I f \leq \int_I g$$

Proposition 2.1.4.2 – Généralisation de l'inégalité triangulaire

Soit f Riemann-intégrable sur I , on a alors

$$\left| \int_I f \right| \leq \int_I |f|$$

2.1.5 Moyenne

Soit f, g Riemann-intégrable sur I , on note

$$m = \inf_I f$$

$$M = \sup_I f$$

Proposition 2.1.5.1

Si g est de signe constant sur I alors $\exists \mu \in [m, M], \int_I fg = \mu \int_I g$

Démonstration. On a, $\forall x \in I, m \leq f(x) \leq M$, on considère sans perte de généralité que $\forall x \in I, g(x) \geq 0$ et que $\int_I g \neq 0$ alors on a

$$\forall x \in I, m \leq f(x) \leq M$$

$$mg(x) \leq f(x)g(x) \leq Mg(x)$$

$$m \int_I g \leq \int_I fg \leq M \int_I g$$

g est positive

$$m \leq \frac{\int_I fg}{\int_I g} \leq M$$

car $\int_I g \neq 0$

On pose $\frac{\int_I fg}{\int_I g} = \mu$, il vient que $\mu \in [m, M]$ et que $\mu \int_I g = \int_I fg$ □

Remarque 2.1.5.1

On prend le cas particulier où $g = 1$ on a $\int_a^b f = \mu \int_a^b 1$ ce qui donne finalement

$$\mu = \frac{1}{(b-a)} \int_a^b f$$

On appelle alors μ la valeur moyenne de la fonction f sur $[a, b]$

2.1.6 Théorème fondamental de l'analyse

Proposition 2.1.6.1

Soit $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ Riemann-intégrable, et on définit $g : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ telle que

$$\forall x \in [a, b], g(x) = \int_a^x f$$

Alors

- Si f est Riemann-intégrable alors g est continue
- Si f est continue en $x_0 \in [a, b]$ alors g est dérivable en x_0
- Si f est continue sur $[a, b]$ alors g est dérivable sur $[a, b]$ et $g' = f$

Théorème 2.1.6.1 – Théorème fondamental de l'analyse

Soit f une fonction \mathcal{C}^0 sur I un interval de \mathbb{R} , et soit $\alpha \in I$ alors f admet une unique primitive F_α telle que $F'_\alpha = f$ s'annulant en $x = \alpha$. De plus pour toute fonction F primitive de f on a $\int_a^b f = F(b) - F(a)$

2.1.7 Primitives usuelles

Proposition 2.1.7.1

Les primitives usuelles sont les suivantes, par abus de notation toutes les fonctions suivantes sont marquées selon leur procédure, par exemple x^α réfère à la fonction $(x \mapsto x^\alpha)$ sur son plus grand interval de définition, c désigne une constante réelle.

$$f = x^\alpha, F = \frac{x^{\alpha+1}}{\alpha+1} + c \quad \alpha \neq -1$$

$$f = \frac{1}{x}, F = \ln|x| + c$$

$$f = \frac{1}{\sqrt{x}}, F = 2\sqrt{x} + c$$

$$f = e^x, F = e^x + c$$

$$f = \cos(ax + b), F = \frac{1}{a} \sin(ax + b) + c \quad a \neq 0$$

$$f = \sin(ax + b), F = -\frac{1}{a} \cos(ax + b) + c \quad a \neq 0$$

$$f = \frac{1}{\cos^2 x}, F = \tan x$$

$$f = \frac{1}{x^2 + a^2}, F = \frac{1}{a} \arctan \frac{x}{a} + c \quad a \neq 0$$

Pour les fonctions, il faut pas oublier la règle de la composée qui donne par exemple

$$f = u^\alpha \cdot u', F = \frac{u^{\alpha+1}}{\alpha + 1} \quad \alpha \neq -1$$

$$f = \frac{u'}{u}, F = \ln|u|$$

$$f = \frac{u'}{\sqrt{u}}, F = 2\sqrt{u}$$

2.1.8 Changement de variable

Théorème 2.1.8.1 – Théorème de changement de variable

Soit $\varphi[a, b] \in \mathbb{R}, \mathcal{C}^1$ sur $[a, b]$, et soit $f : I \in \mathbb{R}\mathcal{C}'$ sur I alors on a la formule suivante

$$\int_a^b f \circ \varphi \cdot \varphi' = \int_{\varphi(a)}^{\varphi(b)} f$$

2.1.8.1

Calculons, $I = \int_0^1 \frac{x dx}{\sqrt{d-x^2}}$ On pose $t = 2 - x^2$ ce qui est bien \mathcal{C}^1 alors on a $dt = -2x dx$ donc par changement de variable,

$$\begin{aligned} I &= \int_2^1 \frac{dt}{-2\sqrt{t}} \\ &= \int_1^2 \frac{dt}{2\sqrt{t}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= [2\sqrt{x}]_1^2 \\
&= \sqrt{2} - 1
\end{aligned}$$

2.1.9 Intégration par parties

Théorème 2.1.9.1 – Théorème d'intégration par parties

Soit u, v, \mathcal{C}^1 sur $[a, b]$ alors on a

$$\int_a^b uv' = [uv]_a^b - \int_a^b u'v$$

2.1.9.1

Exemple calculons $I = \int_0^1 xe^x dx$ On pose $u(x) = x$ donc $u'(x) = 1$ et donc $v'(x) = e^x$ ce qui donne $v(x) = e^x$ ce qui sont bien \mathcal{C}^1 , donc par IPP on a

$$\begin{aligned}
I &= [xe^x]_0^1 - \int_0^1 e^x dx \\
&= e - (e - 1) \\
&= 1
\end{aligned}$$

2.2 Intégrales Généralisées

Il existe deux cas d'intégrales généralisées

1. Le cas où l'on intègre une fonction bornée sur un intervalle non borné (de forme $[a, b[$)
2. Le cas où l'on intègre une fonction non bornée sur un intervalle borné (de forme $[a, b]$)

Définition 2.2.0.1

Soit $[a, b[$ tel que $-\infty < a < b \leq +\infty$. Soit $f : [a, b[\rightarrow \mathbb{R}$. On prend l'application

$$I(\lambda) = \int_a^\lambda f \text{ définie sur } [a, b[$$

— Si $I(\lambda)$ converge en b^- alors f est intégrable sur $[a, b[$, on note $\lim_{\lambda \rightarrow b^-} I(\lambda) =$

$$\int_a^b f \text{ et on appelle le scalaire } \int_a^b f \text{ intégrale généralisée de } f \text{ sur } [a, b[$$

— Si $I(\lambda)$ diverge en b^- alors f n'est pas intégrable sur $[a, b[$

2.2.0.1

On cherche à connaître la nature de l'intégrale de $\left(x \mapsto \frac{1}{x^2}\right)$ sur $[1, +\infty[$

$$\begin{aligned} I(\lambda) &= \int_1^\lambda \frac{dx}{x^2} \\ &= -\left[\frac{1}{x}\right]_1^\lambda \\ &= -\frac{1}{\lambda} + 1 \rightarrow_\infty 1 \end{aligned}$$

Donc $\int_1^\infty \frac{dx}{x^2}$ existe et vaut 1

2.2.0.2

On cherche à connaître la nature de l'intégrale de $(x \mapsto \cos x)$ sur $[0, \infty[$.

$$\begin{aligned} I(\lambda) &= \int_1^\lambda \cos x dx \\ &= [\sin x]_1^\lambda \\ &= \sin \lambda - \sin 1 \end{aligned} \quad \text{DV}$$

Donc $(x \mapsto \cos x)$ n'est pas intégrable sur $[0, \infty[$

Remarque 2.2.0.1

Soit $c \in [a, b[$ alors $\int_a^b f$ et $\int_c^b f$ sont de même nature, et sont notés en général

$$\int_a^b f$$

Remarque 2.2.0.2

Si on a $a = \infty$ ou f non définie en a on sépare l'étude en plusieurs sous problèmes

2.2.1 Cas des fonctions réelles positives

Dans la section f est une fonction réelle positive définie sur $[a, b[$

2.2.1.1 Majoration

Proposition 2.2.1.1

l'intégrale de f sur $[a, b[$ CV $\Leftrightarrow \int_a^\lambda f$ majorée

Démonstration.

$$I(\lambda) = \int_a^\lambda f$$

On a I qui est croissante sur $[a, b[$ d'après le théorème des limites monotones alors

- si I est majorée alors $I(\lambda) \rightarrow \mu \in \mathbb{R}$ et f est intégrable sur $[a, b[$
- si I n'est pas majorée alors $I(\lambda) \rightarrow \infty$ donc f n'est pas intégrable sur $[a, b[$

□

2.2.1.2 Comparaison

Proposition 2.2.1.2 – Théorème de comparaison

Soit $g : [a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ tel que $0 \leq f \leq g$ alors

- Si g est intégrable sur $[a, b[$ alors f l'est
- Si f n'est pas intégrable sur $[a, b[$ alors g ne l'est pas

2.2.1.3 Equivalent

Proposition 2.2.1.3

Soit $g : [a, b[\rightarrow \mathbb{R}$ tel que $f \sim_b g$ alors $\int_a^b f$ et $\int_a^b g$ sont de même nature

2.2.2 Cas des fonction réelles positives et où $b = \infty$

Proposition 2.2.2.1

Si $f \not\rightarrow 0$ alors f n'est pas intégrable sur $[a, \infty[$

Démonstration. Supposons que $f \rightarrow l \neq 0$ alors $f \sim l$ donc $\int_a^\infty f$ est de même nature que $\int_a^\infty l dx$ donc $\int_a^\infty f$ DV □

2.2.2.1 Critère de Riemann

Théorème 2.2.2.1 – Critère de Riemann

La fonction $(x \mapsto \frac{1}{x^\alpha})$ est :

- intégrable $\Leftrightarrow \alpha > 1$
- pas intégrable $\Leftrightarrow \alpha \leq 1$

Démonstration.

$$\begin{aligned} I(\lambda) &= \int_1^\lambda \frac{dx}{x^\alpha} & \alpha \neq 1 \\ &= \left[\frac{x^{1-\alpha}}{1-\alpha} \right]_1^\lambda \\ &= \frac{1}{(1-\alpha)\lambda^{\alpha-1}} - \frac{1}{1-\alpha} \end{aligned}$$

Donc I ne converge que si $\alpha > 1$ et en retour si $\alpha > 1$ alors I converge. \square

2.2.2.1

Cherchons la nature de $\int_0^\infty \frac{2x+1}{\sqrt{x^4+8}}$

$$\begin{aligned} \frac{2x+1}{\sqrt{x^4+8}} &\sim \frac{2x}{\sqrt{x^4}} \\ &\sim \frac{2}{x} \end{aligned}$$

Donc d'après le critère de Riemann $\int_0^\infty \frac{2x+1}{\sqrt{x^4+8}} \text{ DV}$

2.2.2.2 Règle de Riemann**Proposition 2.2.2.2 – Règle de Riemann**

Soit f une fonction définie sur $[a, \infty[$

- Si il existe $\alpha > 1$ tel que $x^\alpha f(x) \rightarrow l \in \mathbb{R}$ alors $\int^\infty f \text{ CV}$
- Si il existe $\alpha \leq 1$ tel que $x^\alpha f(x) \rightarrow l \in \bar{\mathbb{R}}^*$ alors f n'est pas intégrable

Démonstration. Conséquence du critère de Riemann. \square

2.2.2.2

Est-ce que $(x \mapsto \sqrt{x}e^{-x})$ est intégrable sur $[0, \infty[$

$$\begin{aligned} x^2 * \sqrt{x}e^{-x} &= \frac{x^{\frac{5}{2}}}{e^x} \\ &\rightarrow 0 \end{aligned} \quad \text{CC}$$

Donc d'après la règle de Riemann, $\int_0^\infty \sqrt{x}e^{-x}$ CV

2.2.3 Cas où b est fini

On note

$$g(x) = \frac{1}{(b-x)^\alpha}, \alpha > 0$$

Proposition 2.2.3.1

Nature de $\int_a^b g$.

$$I(\lambda) = -\frac{1}{(1-\alpha)} ((b-\lambda)^{1-\alpha} - (b-a)^{1-\alpha})$$

Donc

- si $\alpha < 1$ alors $(b-\lambda)^{1-\alpha} \rightarrow 0$ donc I CV
- si $\alpha > 1$ alors $(b-\lambda)^{1-\alpha} \rightarrow \infty$ donc I DV
- si $\alpha = 1$ alors $I \rightarrow \infty$ donc I DV

2.2.3.1 Critère de Riemann**Théorème 2.2.3.1 – Critère de Riemann - Version finie**

$$\int_a^b \frac{dx}{(b-x)^\alpha} \text{ CV} \Leftrightarrow \alpha < 1$$

Voir ci dessus.

□

Proposition 2.2.3.2

Par conséquent si $f \sim \frac{A}{(b-x)^\alpha}$ alors $\int_a^b f$ CV ssi $\alpha < 1$

Démonstration. Conséquence directe du critère de Riemann. □

2.2.3.1

Nature de $\int_0^1 \frac{x+1}{\sqrt{x}}$ on a

$$\begin{aligned} \frac{x+1}{\sqrt{x}} &\sim \frac{2}{\sqrt{x}} \\ &\sim \frac{2}{x^{\frac{1}{2}}} \end{aligned}$$

or $\frac{1}{2} < 1$ donc $\int_0^1 \frac{x+1}{\sqrt{x}}$ CV

2.2.3.2 Règle de Riemann

Proposition 2.2.3.3 – Règle de Riemann - Version finie

Soit f une fonction définie sur $[a, b[$

- Si il existe $\alpha < 1$ tel que $x^\alpha f(x) \rightarrow l \in \mathbb{R}$ alors $\int^\infty f$ CV
- Si il existe $\alpha \geq 1$ tel que $x^\alpha f(x) \rightarrow l \in \bar{\mathbb{R}}^*$ alors f n'est pas intégrable

Démonstration. Conséquence du critère de Riemann. □

2.2.4 Cas des fonctions de signes qql

Définition 2.2.4.1

On dit que l'intégrale de f est simplement convergente si et seulement si $I(\lambda)$ a une limite et si

$$\lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x f \in \mathbb{R}$$

Définition 2.2.4.2

On dit que l'intégrale de f est absolument convergente si et seulement si

$$\int_a^x |f| \rightarrow \mu \in \mathbb{R}$$

Théorème 2.2.4.1 – Comparaison

Soient $a \in \mathbb{R}$, $b \in \bar{\mathbb{R}}$ tel que $a < b$ et f une fonction définie sur $[a, b[$

1. Si l'intégrale de f est absolument convergente alors l'intégrale de f est

simplement convergente

2. Le résultat $\left| \int f \right| \leq \int |f|$ est étendu aux intégrales généralisées

Démonstration. Cette preuve est **hors du programme présenté lors du cours**, je la trouve utile mais on peut la sauter c'était juste pour donner une idée de à quoi peut ressembler ce genre de preuve.

1. Notons, $f^- = \max(-f, 0)$ et $f^+ = \max(f, 0)$. On observe que

$$\begin{aligned} f^- + f^+ &= \max(-f, 0) + \max(f, 0) \\ &= |f| \end{aligned}$$

Et on a aussi

$$\begin{aligned} f^+ - f^- &= \max(f, 0) - \max(-f, 0) \\ &= f \end{aligned}$$

On suppose que $\int |f|$ est convergente donc

$$\exists \mu \in \mathbb{R}, \lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x (f^+ + f^-) = \mu$$

Or Les fonctions f^+ et f^- sont à valeurs positives, donc

$$\begin{aligned} \exists (\mu_1, \mu_2) \in \mathbb{R}^2, \lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x (f^+) &= \mu_1 & \text{et} \\ \lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x (f^-) &= \mu_2 \end{aligned}$$

Donc par linéarité,

$$\lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x (f^+ - f^-) = \mu_1 - \mu_2 \in \mathbb{R}$$

Ce qui revient à

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}, \lim_{x \rightarrow b^-} \int_a^x f = \lambda$$

Donc l'intégrale de f est simplement convergente.

2. Supposons que l'intégrale de f est absolument convergente, rappelons d'abord que sur les intégrales de Riemann on a pour $(\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^2$ tels que $a < b$ et $g \mathcal{M}^0$ sur $[a, b]$

$$\left| \int_{\alpha}^{\beta} g \right| \leq \int_{\alpha}^{\beta} |g| \quad (2.1)$$

Puis,

$$\begin{aligned} \forall x \in [a, b[, \left| \int_a^x f \right| &= \left| \int_a^x (f^+ - f^-) \right| \\ &\leq \left| \int_a^x f^+ \right| + \left| \int_a^x f^- \right| && IT \\ &\leq \int_a^x |f^+| + \int_a^x |f^-| && (1) \\ &\leq \int_a^x f^+ + f^- && \text{valeurs positives} \\ &\leq \int_a^x |f| \end{aligned}$$

Enfin par passage à la limite avec $x \rightarrow b^-$ (les limites existe avec la démonstration du 1.)

$$\left| \int_a^b f \right| \leq \int_a^b |f|$$

□

2.2.4.1

Nature de $\int_0^1 \sin \frac{1}{x} dx$. On a

$$\forall x \in]0, 1] \leq 1$$

Donc l'intégrale est absolument convergente donc l'intégrale est convergente

2.2.4.2

Nature de $\int_0^{\infty} \frac{\cos x}{1+x^2}$ par le même raisonnement absolument convergente donc convergente.

Chapitre 3

Séries numériques

3.1 Introduction aux séries numériques

Définition 3.1.0.1

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ et $S_n = \sum_{i=0}^n u_i$ alors la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est appelée *série de terme général* u_n notée $\sum u_n$.

De plus si la suite (S_n) converge alors on note $S = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n u_k$, notée aussi $\sum_{k=0}^{\infty} u_k$ appelée *somme de la série*.

On dit alors que la série de terme général u_n est convergente. Dans le cas contraire on dit qu'elle est divergente.

Définition 3.1.0.2

On appelle $S_n = \sum_{k=0}^n u_k$ somme partielle de la série de terme général u_n , et si la série est convergente alors on note $R_n = S - S_n$ le reste de la série.

Remarque 3.1.0.1

On a donc $\lim_{n \rightarrow \infty} R_n = 0$

Remarque 3.1.0.2

Les séries $\sum_0 u_n$ et $\sum_{n_0} u_n$ sont de même nature d'où la notation $\sum u_n$

Proposition 3.1.0.1 – Condition nécessaire de convergence

$$\left(\sum u_n \text{ CV}\right) \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} u_n = 0$$

On observe que

$$S_{n+1} - S_n = u_{n+1}$$

Donc, en supposant que $\sum u_n$ CV on a

$$\begin{aligned} u_n &\rightarrow S - S \\ &= 0 \end{aligned}$$

Donc $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = 0$

□

Remarque 3.1.0.3

Cette condition est surtout utilisé pour montrer qu'il n'y a pas convergence (contraposée), lorsque $u_n \not\rightarrow 0$ (en pratique plutôt lorsque $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = \infty$) on dit que $\sum u_n$ est *grossièrement divergente*.

3.1.0.1

Soit $u_n = \frac{1}{n(n+1)}$. Soit $n \geq 1$ on a alors

$$\frac{1}{n(n+1)} = \frac{1}{n} - \frac{1}{n+1}$$

Donc par somme télescopique on obtient que

$$\sum_{k=1}^n \frac{1}{k(k+1)} = 1 - \frac{1}{n+1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$$

Donc la série de terme générale u_n est convergente et sa somme vaut 1

3.1.0.2

Soit $u_n = \log \left(1 + \frac{1}{n}\right)$, alors on a

$$\begin{aligned} u_n &= \log \frac{n+1}{n} \\ &= \log(n+1) - \log n \end{aligned}$$

Donc,

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=1}^n u_n &= \sum_{k=1}^n \log k + 1 - \log k \\
 &= \log n + 1 - \log 1 && \text{somme télescopique} \\
 &= \log n + 1 \\
 &\rightarrow \infty
 \end{aligned}$$

Donc la série de terme générale u_n est divergente

3.1.1 Sommes de séries numériques

Proposition 3.1.1.1 – Somme

Soit $(v_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ et $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ et $w_n = u_n + v_n$

- Si $\sum u_n$ et $\sum v_n$ convergent alors $\sum w_n$ converge
- Si $\sum u_n$ CV (resp DV) et $\sum v_n$ DV (resp CV) alors $\sum w_n$ diverge
- Si $\sum u_n$ et $\sum v_n$ divergent alors on ne peut rien dire de $\sum w_n$

Démonstration. Soit $(v_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ et $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ on note $w_n = u_n + v_n$

- On a $\sum_{n=0}^{\infty} v_n = \mu$ et $\sum_{n=0}^{\infty} u_n = \lambda$ alors

$$\begin{aligned}
 \sum_{n=0}^{\infty} w_n &= \sum_{n=0}^{\infty} u_n + v_n \\
 &= \sum_{n=0}^{\infty} u_n + \sum_{n=0}^{\infty} v_n \\
 &= \mu + \lambda
 \end{aligned}$$

Donc $\sum w_n$ est convergent

- Sans perte de généralité, supposons que $\sum v_n$ converge vers λ et $\sum u_n$

diverge, soit $n \in \mathbb{N}$

$$\begin{aligned}\sum_{k=0}^n w_k &= \sum_{k=0}^n u_k + v_k \\ &= \sum_{k=0}^n u_k + \sum_{k=0}^n v_k\end{aligned}$$

On suppose que $\sum_{k=0}^n w_k$ converge vers μ alors

$$\begin{aligned}\sum_{k=0}^n w_k - \sum_{k=0}^n v_k &= \sum_{k=0}^n u_k + \sum_{k=0}^n v_k - \sum_{k=0}^n v_k \\ \sum_{k=0}^n u_k &\rightarrow \mu - \lambda\end{aligned}$$

Donc $\sum u_n$ converge ce qui est absurde donc $\sum w_n$ diverge

□

3.2 Séries géométriques

Définition 3.2.0.1

Soit $r \in \mathbb{R}$ alors on appelle suite géométrique une suite de la forme $u_n = r^n$ et alors la série de terme général u_n est appelée *série géométrique* de raison r

Théorème 3.2.0.1 – Théorèmes des Séries Géométriques

Soit $u_n = r^n$ et $\sum u_n$ la série associée, alors on a

$$\sum u_n \text{ CV} \Leftrightarrow |r| < 1$$

Et dans ce cas alors on a

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

Démonstration. Soit $r \in \mathbb{R}$, soit $n \in \mathbb{N}$

$$\begin{aligned}
 (1-r)S_n &= (1-r) \cdot \sum_{i=0}^n r^i \\
 &= \sum_{i=0}^n (1-r)r^i && (1-r) \in \mathbb{R} \\
 &= \sum_{i=0}^n r^i - r^{n+1} \\
 &= 1 - r^{n+1} && \text{somme télescopique} \\
 &\rightarrow \begin{cases} 1 & \text{si } |r| < 1 \\ \text{DV} & \text{sinon} \end{cases}
 \end{aligned}$$

D'où dans le cas convergent

$$S = \frac{1}{1-r}$$

□

3.3 Séries À Termes Positifs (SATP)

Définition 3.3.0.1

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ on appelle alors la série de terme générale $\sum u_n$ une *série à terme positifs*, abrégés *SATP*

3.3.1 Introduction

Proposition 3.3.1.1

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$

$$\left(\sum u_n \text{ CV} \right) \Leftrightarrow (S_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ majorée}$$

Démonstration. $\sum (u_n)$ est une série à terme positifs donc la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ des sommes partielles est croissante donc par théorème des limites monotones $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge si et seulement si elle est majorée □

3.3.2 Comparaison

Théorème 3.3.2.1 – Théorème de Comparaison des SATP

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ et $(v_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ tels que

$$\forall n \in \mathbb{N}, 0 \leq u_n \leq v_n$$

On a,

1. Si $\sum v_n$ CV alors $\sum u_n$ CV
2. Si $\sum u_n$ DV alors $\sum v_n$ DV

Démonstration. Conséquence du théorème des limites monotones □

Proposition 3.3.2.1

Soit $(u_n), (v_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ telles que

$$u_n \sim_{\infty} v_n$$

Alors $\sum u_n$ et $\sum v_n$ sont de même nature

3.3.2.1

Soit $u_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{n}\right)$ on a $u_n \sim \frac{1}{n}$ et $\sum u_n$ DV donc la série $\sum \frac{1}{n}$ est divergente

Remarque 3.3.2.1

La série $\sum \frac{1}{n}$ est appelée *série harmonique*

3.3.3 Liaison séries intégrales**Théorème 3.3.3.1 – Comparaison Série/Intégrale**

Soit $f \geq 0$, \mathcal{C}^0 , et décroissante à partir d'un réel x_0 , alors $\sum f(n)$ et $\int^{\infty} f$ sont de même nature

Démonstration. Soit $f \geq 0$, \mathcal{C}^0 et décroissante, soit $n \in \mathbb{N}$ on observe que

$$\begin{aligned} I(n+1) &\leq S_n & \text{et} \\ S_n &\leq f(0) + I(n) \end{aligned}$$

Donc si $\sum f(n)$ converge alors par comparaison à termes positifs on a $I(n)$ qui

converge par la première inégalité, et si $\sum f(n)$ diverge alors par la deuxième inégalité $I(n)$ diverge. Donc I et $\sum f(n)$ sont de même nature \square

3.3.4 Séries de Riemann

Théorème 3.3.4.1 – Critère de Riemann

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

Soit $\alpha \in \mathbb{R}$ soit $f(x) = \frac{1}{x^\alpha}$, f est \mathcal{C}^0 , à terme positifs et décroissante donc par comparaison série intégrale $\int f$ et $\sum f(n)$ sont de même nature, or par critère de Riemann dans les intégrales $\int f$ converge si et seulement si $\alpha > 1$ donc $\sum f(n) = \sum \frac{1}{n^\alpha}$ converge si et seulement si $\alpha > 1$. \square

Remarque 3.3.4.1

Si $u_n \sim \frac{A}{n^\alpha}$ alors $\sum u_n$ CV si et seulement si $\alpha > 1$

Proposition 3.3.4.1 – Règle de Riemann

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$, alors

- Si il existe $\alpha > 1$ tel que $n^\alpha u_n \rightarrow l \in \mathbb{R}$ alors $\sum u_n$ CV
- Si il existe $\alpha \leq 1$ tel que $n^\alpha u_n \rightarrow l \in \bar{\mathbb{R}}^*$ alors $\sum u_n$ DV

Démonstration. Conséquence du critère de Riemann. \square

3.3.5 Règle de Cauchy

Théorème 3.3.5.1 – Règle de Cauchy

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$, telle que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{u_n} = l \in \mathbb{R}$$

On a

- Si $l < 1$ alors $\sum u_n$ CV

- Si $l > 1$ alors $\sum u_n$ DV
- Si $l = 1$ on ne peut pas déterminer la nature de $\sum u_n$ par cette méthode

Démonstration. Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{u_n} = l \in \mathbb{R}$ alors

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, |\sqrt[n]{u_n} - l| \leq \varepsilon$$

Donc

$$\forall \varepsilon > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, l - \varepsilon \leq \sqrt[n]{u_n} \leq l + \varepsilon$$

Supposons $l < 1$ alors prenons ε tel que $\varepsilon + l < 1$, on prend le n_0 associé, et soit $n \geq n_0$

$$\sqrt[n]{u_n} \leq l + \varepsilon < 1$$

Donc

$$\begin{aligned} (\sqrt[n]{u_n})^n &\leq (l + \varepsilon)^n \\ u_n &\leq (l + \varepsilon)^n \end{aligned}$$

Or $|l + \varepsilon| < 1$ donc par théorème des séries géométriques $\sum (l + \varepsilon)^n$ converge, donc par comparaison de série à terme positifs, $\sum u_n$ converge.

Supposons maintenant que $l > 1$ alors prenons ε tel que $l - \varepsilon > 1$, et soit $n \geq n_0$

$$\begin{aligned} (l - \varepsilon) &\leq \sqrt[n]{u_n} \\ (l - \varepsilon)^n &\leq \sqrt[n]{u_n}^n \\ (l - \varepsilon)^n &\leq u_n \end{aligned}$$

Or $|l - \varepsilon| > 1$ donc par théorèmes des séries géométriques $\sum (l - \varepsilon)^n$ diverge, donc par comparaisons de série à terme positifs, $\sum u_n$ diverge. \square

3.3.6 Règle d'Alembert

Théorème 3.3.6.1 – Règle d'Alembert

Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ tel que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{u_{n+1}}{u_n} = l \in \mathbb{R}$$

On a

- Si $l < 1$ alors $\sum u_n$ CV
- Si $l > 1$ alors $\sum u_n$ DV
- Si $l = 1$ alors on ne peut pas déterminer la nature de $\sum u_n$ par cette méthode

Démonstration. Soit $(u_n) \in (\mathbb{R}^+)^{\mathbb{N}}$ telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{u_{n+1}}{u_n} \rightarrow l \in \mathbb{R}$.

Supposons que $l > 1$ alors a que $\exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, u_{n+1} > u_n$. Donc (u_n) est strictement croissante à partir d'un certain rang, donc par le théorème des limites monotones $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = \infty$ donc la série $\sum u_n$ est grossièrement divergente.

Supposons que $l < 1$ alors soit $q \in \mathbb{R}$ tel que $l < q < 1$. On a qu'il existe un rang n_0 tel que $l < q$ ainsi on a à partir d'un certain rang

$$\frac{u_{n+1}}{u_n} < q$$

Donc par produit télescopique on a que la suite (u_n) est majorée par la suite $v = (u_{n_0} q^{n-n_0})$, or $|q| < 1$ donc par théorème des séries géométriques $\sum v_n$ converge, donc par comparaison de séries à termes positifs $\sum u_n$ converge. \square

3.4 Séries de signes non constant

Définition 3.4.0.1

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, Soit $\sum u_n$ la série de terme général u_n .

- Si $\exists \lambda \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n u_k = \lambda$ alors $\sum u_n$ est dite *simplement convergente*
- Si $\exists \mu \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n |u_k| = \mu$ alors $\sum u_n$ est dite *absolument convergente*

Théorème 3.4.0.1

La convergence absolue implique la convergence simple

Démonstration. voir la preuve du théorème analogue pour les suites □

3.4.0.1

Soit $u_n = \frac{\cos n^2}{n^4}$.

On a $\forall n \in \mathbb{N}, \left| \frac{\cos n^2}{n^4} \right| \leq \frac{1}{n^4}$, or par critère de Riemann la série $\sum \frac{1}{n^4}$ converge donc par comparaison de série à terme positive la série $\sum \left| \frac{\cos n^2}{n^4} \right|$ converge donc la série $\sum \frac{\cos n^2}{n^4}$ est absolument convergente donc elle converge simplement.

3.4.1 Séries Alternées**Définition 3.4.1.1**

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ on dit que la série $\sum u_n$ est *alternée* si et seulement si la suite $(-1)^n u_n$ est de signe constant

Théorème 3.4.1.1 – Critère Spécial des Séries Alternées (CSSA)

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ telle que $\sum u_n$ soit une série alternée, si la suite $(|u_n|)$ est décroissante et que $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = 0$ alors $\sum u_n$ converge

Démonstration. Considérons, sans perte de généralité que $u_0 > 0$ alors on a

$$\begin{aligned} S_n &= u_0 + u_1 + \cdots + u_n \\ &= |u_0| - |u_1| \cdots (-1)^n u_n && \text{il vient} \\ S_n - S_{n-2} &= (-1)^{n-1} |u_{n-1}| + (-1)^n |u_n| \\ &= (-1)^n (|u_n| - |u_{n-1}|) \end{aligned}$$

Or par hypothèse $|u_n|$ est décroissante donc la quantité $|u_n| - |u_{n-1}|$ est négative.

— Si n est pair alors $n = 2p$ et la quantité $S_{2p} - S_{2p-2}$ est négative donc la suite (S_{2p}) est décroissante

- Si n est impair alors $n = 2p + 1$ et la quantité $S_{2p+1} - S_{2p-1}$ est positive donc la suite (S_{2p+1}) est croissante
- De plus $S_{2p+1} - S_{2p} = u_{2p+1} \rightarrow 0$

Donc les suites (S_{2p}) et (S_{2p+1}) sont adjacentes, donc

$$\exists S \in \mathbb{R}, \lim_{p \rightarrow \infty} S_{2p} = \lim_{p \rightarrow \infty} S_{2p+1} = S \quad (3.1)$$

Donc par théorème des indices pair et impair la suite (S_n) converge donc la série $\sum u_n$ est convergente \square

3.4.1.1

Soit $u_n = \frac{(-1)^n}{n+1}$ on a $|u_n| = \frac{1}{n+1}$ donc décroissante, et $\lim_{n \rightarrow \infty} u_n = 0$ car $(-1)^n$ est bornée donc par critère spécial des séries alternées la série $\sum u_n$ converge

Chapitre 4

Séries Entières

Définition 4.0.0.1

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ on définit $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$ par

$$\begin{aligned} f_n &: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \\ x &\mapsto a_n x^n. \end{aligned}$$

on appelle la série de terme générale $f_n(x)$ soit la suite $\left(\sum_{k=0}^n f_k(x) \right)_{n \in \mathbb{N}}$ *série entière centrée en 0* ou plus simplement *série entière*.

Le but de l'étude est de trouver l'ensemble D pour lesquels $\forall x \in D, \sum f_n(x)$ converge, autrement dit l'ensemble de définition de la fonction $\left(x \mapsto \sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n \right)$

Remarque 4.0.0.1

Toute série entière converge pour $x = 0$

Remarque 4.0.0.2

Soit $(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$ tels que $|x_1| < |x_2|$ alors $|a_n x_1^n| < |a_n x_2^n|$ donc on en tire les conclusions suivantes

- Si $\sum a_n x_2^n$ est absolument convergente alors $\sum a_n x_1^n$ est ACV
- Si $\sum a_n x_1^n$ est divergente alors $\sum a_n x_2^n$ est DV

4.1 Domaine de convergence

Théorème 4.1.0.1 – Lemme d’Abel

Si il existe $x_0 \neq 0$ tel que $(a_n x_0^n)$ soit borné alors $\forall x \in \mathbb{R}$ tels que $|x| < |x_0|$, $\sum a_n x^n$ ACV

Démonstration. Soit $x \in \mathbb{R}$ tel que $|x| < |x_0|$ alors

$$\begin{aligned} |a_n x^n| &= |a_n x_0^n| \cdot \left| \frac{x}{x_0} \right|^n \\ &\leq M \left| \frac{x}{x_0} \right|^n \end{aligned}$$

Or $\sum \left(\frac{x}{x_0} \right)^n$ est ACV car $\left| \frac{x}{x_0} \right| < 1$ donc $\sum a_n x^n$ est absolument convergente. \square

Remarque 4.1.0.1

Si il existe $x_0 \neq 0$ tel que $\sum (a_n x_0^n)$ soit simplement convergente alors $\forall x \in \mathbb{R}$ tels que $|x| < |x_0|$, $\sum a_n x^n$ ACV

Démonstration. La convergence simple implique que la suite est borné à partir d’un certain rang \square

Remarque 4.1.0.2

Par contraposée on obtient que si il existe $x_0 \neq 0$ tel que $\sum a_n x_0^n$ DV alors $\forall x \in \mathbb{R}$ tels que $|x| > |x_0|$, $\sum a_n x^n$ DV

4.2 Rayon et intervalle de convergence

Définition 4.2.0.1

Pour toute série entière $\sum a_n x^n$ il existe $R \in \bar{\mathbb{R}}$ tel que $R \geq 0$ et

- $\forall x \in \mathbb{R}$ tels que $|x| < R$ la série entière $\sum a_n x^n$ est ACV
- $\forall x \in \mathbb{R}$ tels que $|x| > R$ la série entière $\sum a_n x^n$ est DV

On appelle R le *rayon de convergence* de la série entière $\sum a_n x^n$ et l’intervalle $] -R, R[$ est appelé *intervalle de convergence*.

Remarque 4.2.0.1

Pour une petite apparté, d'un point de vue général pour $(c_n) \in \mathbb{C}^{\mathbb{N}}$ et $a \in \mathbb{C}$ on a que la série $\sum c_n(z - a)^n$ est la série entière centrée en a de (c_n) . On a alors convergence si $|z - a| < R$ et divergence si $|z - a| > R$ ce qui dans le plan complexe représente un disque de centre a et de rayon R (disque sans le bord), d'où l'appellation *rayon de convergence*

4.3 Calcul du rayon de convergence

On peut utiliser la règle d'Alembert (ou de la même manière la règle de Cauchy) pour calculer l'inverse du rayon de convergence

Proposition 4.3.0.1

Soit $(a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ telle que $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| = l \in \bar{\mathbb{R}}, l \geq 0$, on a

- si $l|x| < 1$ alors $\sum |a_n x^n|$ CV
- si $l|x| > 1$ alors $\sum |a_n x^n|$ DV

Démonstration.

$$\frac{|a_{n+1}x^{n+1}|}{|a_n x^n|} = \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| |x| \quad (4.1)$$

D'après les hypothèses on a que $\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_{n+1}}{a_n} \right| = l \in \bar{\mathbb{R}}$ et $l \geq 0$ on a alors d'après la règle d'Alembert on obtient le résultat donné en énoncé. \square

Remarque 4.3.0.1

De la même manière on peut calculer l avec la règle de Cauchy.

Proposition 4.3.0.2

Soit $l \in \bar{\mathbb{R}}$

- $R = \frac{1}{l}$ si $l \neq 0$
- $R = \infty$ si $l = 0$
- $R = 0$ si $l = \infty$

Démonstration. Conséquence de la proposition précédente \square

4.3.0.1

Soit la série entière $\sum \frac{x^n}{n2^n}$ on a alors $a_n = \frac{1}{n2^n}$

$$\begin{aligned} \frac{a_{n+1}}{a_n} &= \frac{\frac{1}{(n+1)2^{n+1}}}{\frac{1}{n2^n}} \\ &= \frac{n2^n}{(n+1)2^{n+1}} \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{n}{n+1} \rightarrow \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Donc $l = \frac{1}{2}$ ce qui donne $R = 2$ donc la série entière est convergente sur au moins $] -2, 2[$

Observons maintenant en $x = 2$ on a alors

$$\begin{aligned} \left(\sum \frac{x^n}{n2^n} \right) (2) &= \sum \frac{2^n}{n2^n} \\ &= \sum \frac{1}{n} \end{aligned}$$

ce qui est divergent par le critère de Riemann, donc la série entière est divergente en 2.

Enfin, en $x = -2$

$$\begin{aligned} \left(\sum \frac{x^n}{n2^n} \right) (-2) &= \sum \frac{(-2)^n}{n2^n} \\ &= \sum \frac{(-1)^n}{n} \end{aligned}$$

Ce qui est convergent par le critère spécial des séries alternées, donc la série entière est convergente en -2.

On a donc enfin que l'intervalle de convergence de $\sum \frac{x^n}{n2^n}$ est $[-2, 2[$

4.4 Somme des Séries Entières

Définition 4.4.0.1

Soit $a = (a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, alors on note la *fonction somme de la série entière* $\sum a_n x^n$ la fonction suivante

$$S_a(x) :] - R, R[\rightarrow \mathbb{R}$$

$$x \mapsto \sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n.$$

Proposition 4.4.0.1

La fonction S_a est \mathcal{C}^0 sur $] - R, R[$.

Remarque 4.4.0.1

Si la SE est définie en $x = R$ (resp $x = -R$) alors on peut prolonger par continuité S_a en $x = R$ (resp $x = -R$)

4.4.1 Dérivation et Intégration des Séries Entières

Définition 4.4.1.1

Soit $(a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, on dispose de la série entière $SE = \sum a_n x^n$ de rayon de convergence R alors

- La série entière $\sum n a_n x^{n-1}$ est nommée *série dérivée* de SE, de rayon de convergence R_d
- La série entière $\sum a_n \frac{x^{n+1}}{n+1}$ est nommée *série intégrée* de SE, de rayon de convergence R_i

Théorème 4.4.1.1

$$R = R_d = R_i$$

Soit $(a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, nous allons montrer que $R = R_d$

Démonstration. Soit x tel que $|x| < R_d$ donc $\sum n a_n x^{n-1}$ est ACV, $x \in \mathbb{R}$ donc une multiplication par x ne change pas la nature de la suite donc $\sum n a_n x^n$ est ACV. Or

$$\forall n \geq 1, |a_n x^n| \leq |n a_n x^{n-1}|$$

Donc par comparaison de SATP, la série $\sum a_n x^n$ est ACV donc $|x| \leq R$ par propriété du rayon de convergence donc $R \leq R_d$

— Soit x tel que $|x| < R$ soit $\rho \in]|x|, R[\neq \emptyset$ on a

$$|na_n x^{n-1}| = |a_n \rho^n| \cdot \left| \frac{nx^{n-1}}{\rho^{n-1}} \cdot \frac{1}{\rho} \right|$$

Or

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{nx^{n-1}}{\rho^{n-1}} \cdot \frac{1}{\rho} \right| = 0$$

car $\left| \frac{x}{\rho} \right| < 1$ donc

$$\exists N_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq N_0, |na_n x^{n-1}| \leq |a_n \rho^n|$$

Or $\rho < R$ donc $\sum a_n \rho^n$ est ACV donc par comparaison de SATP $\sum na_n x^{n-1}$ est ACV donc $R_d \leq R$

On a $R_d \leq R$ et $R \leq R_d$ donc $R = R_d$ par anti-symétrie de (\leq) .

La série SE est la série intégrée, puis dérivée donc naturellement on a $R = R_i$ par le point précédent, donc finalement

$$R = R_i = R_d$$

□

4.4.1.1

On a que $\sum \frac{x^n}{n2^n}$ est $R = 2$ donc $\sum \frac{x^{n-1}}{2^n}$ a $R = 2$ par dérivation etc.

Remarque 4.4.1.1

Attention, les propriétés aux bord R et $-R$ ne sont pas conservées.

4.5 Développement en Séries Entières

Définition 4.5.0.1

Soit $f: D \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, on dit que f est *développable en série entière*, si

$$\exists (a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}, \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^n a_k x^k = f$$

4.5.1 Conditions nécessaires

Théorème 4.5.1.1

Soit f DSE, alors $\forall n \in \mathbb{N} f^n$ est définie en 0

Démonstration.

$$\exists (a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}, \exists R \in \mathbb{R}, \forall x \text{ tq } |x| < R, f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n$$

D'où

$$f(0) = a_0$$

Puis par dérivation

$$f'(0) = a_1$$

Enfin par récurrence

$$\forall n \in \mathbb{N}, f^{(n)}(0) = n! a_n \text{ (Taylor)}$$

□

4.5.1.1

Par exemple la fonction $(x \mapsto |x|)$ n'est pas dérivable en 0 donc elle n'est pas DSE

Remarque 4.5.1.1

En remaniant l'équation on obtient

$$\forall n \in \mathbb{N}, a_n = \frac{f^{(n)}}{n!}$$

Ce qui garantit l'unicité d'un développement en série entière

Proposition 4.5.1.1

Si f est DSE alors $f \in \mathcal{C}^\infty]-R, R[$

Démonstration. Conséquence du théorème précédent

□

Remarque 4.5.1.2

La réciproque est fausse.

Démonstration. Soit

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

$$x \mapsto \begin{cases} e^{\frac{-1}{x^2}} & \text{si } x \neq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}.$$

, on suppose qu'elle est DSE. Alors on voit que par récurrence

$$\forall n \geq 1, \lim_{x \rightarrow 0} f^{(n)}(x) = 0$$

Donc toutes les dérivées peuvent être prolongées par continuité en 0 et on obtient (car $f(0) = 0$)

$$\forall n \geq 0, f^{(n)}(0) = 0$$

Or d'après le point précédent ça veut dire que

$$\forall n \in \mathbb{N}, a_n = 0$$

donc que

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbb{R}, f(x) &= \sum a_n x^n \\ &= \sum 0 \\ &= 0 \end{aligned}$$

Or f n'est pas la fonction nulle, par exemple $f(1) = e^{-1} \neq 0$ donc c'est absurde, donc f n'est pas DSE. \square

4.6 Opération sur les DSE

Proposition 4.6.0.1

Soit f, g DSE on a

- $(f + g)$ DSE
- $\forall \lambda \in \mathbb{R}, (f + \lambda g)$ DSE
- (fg) DSE
- $\forall k \in \mathbb{N}, f^k$ DSE
- $\forall k \in \mathbb{N}, (x \mapsto f(x^k))$ DSE

Remarque 4.6.0.1

Attention aux intervalles de convergences quand $R_f \neq R_g$

4.7 DSE usuels

Proposition 4.7.0.1

$$\begin{aligned}
 e^x &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!} & R &= +\infty \\
 \sin x &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k x^{2k+1}}{(2k+1)!} & R &= +\infty \\
 \cos x &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k x^{2k}}{(2k)!} & R &= +\infty \\
 \frac{1}{1-x} &= \sum_{k=0}^{\infty} x^k & R &= 1 \\
 \log(1-x) &= \sum_{k=1}^{\infty} -\frac{x^k}{k} & R &= 1 \\
 \frac{1}{1+x} &= \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k x^k & R &= 1 \\
 \log(1+x) &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(-1)^{k+1} x^k}{k} & R &= 1 \\
 \frac{1}{1+x^2} &= \sum_{k=0}^{\infty} (-1)^k x^{2k} & R &= 1 \\
 \arctan x &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-1)^k x^{2k+1}}{(2k+1)!} & R &= 1 \\
 (1+x)^\alpha &= DL_\infty & R &= 1
 \end{aligned}$$

Remarque 4.7.0.1

Pour $\log(1-x)$ et $\arctan(x)$ par le CSSA elles convergent en $x = 1$

4.7.1 Application à la somme d'une série numérique

Remarque 4.7.1.1

On peut utiliser les DSE pour calculer une série numérique, exemple avec $\sum \frac{n}{2^n}$

$$\begin{aligned}\forall x \in]-1, 1[, \sum x^n &= \frac{1}{1-x} \\ \sum nx^{n-1} &= \frac{1}{(1-x)^2} && \text{dérivation} \\ \sum nx^n &= \frac{x}{(1-x)^2} && \text{multiplication par } x \\ &= 2 && \text{en } x = \frac{1}{2}\end{aligned}$$

Chapitre 5

Applications Linéaires

5.1 Définition

Définition 5.1.0.1

Soit E et F deux espaces vectoriels sur \mathbb{K} , on dit que f est une application linéaire de E dans F si

$$\begin{aligned} \forall (x, x') \in E^2, f(x + x') &= f(x) + f(x') && \text{et} \\ \forall \lambda \in \mathbb{K}, \forall x \in E, f(\lambda x) &= \lambda f(x) \end{aligned}$$

On note l'ensemble des applications linéaire (*morphisme*) de E dans F , $\mathcal{L}(E, F)$

Remarque 5.1.0.1

Cette définition est équivalente à

$$(f \in \mathcal{L}(E, F)) \Leftrightarrow \forall (x, x') \in E^2, \forall \lambda \in \mathbb{K}, f(\lambda x + x') = \lambda f(x) + f(x') \in F$$

Remarque 5.1.0.2

On déduit des axiomes que $f(0_E) = 0_F$

Remarque 5.1.0.3

Si $E = F$ alors on dit que f est un *endomorphisme* et on note $\mathcal{L}(E)$ l'ensemble des endomorphismes de E .

5.2 Noyaux et Images

Définition 5.2.0.1

On définit

$$\begin{aligned} \ker f &= \{x \in E \mid f(x) = 0_F\} & \text{et} \\ \operatorname{Im} f &= \{f(x), x \in E\} \end{aligned}$$

Proposition 5.2.0.1

On a que $\ker f$ est un sous espace vectoriel de E et $\operatorname{Im} f$ est un sous espace vectoriel de F

Démonstration. Conséquences de la linéarité de f □

5.2.1 Propriétés**Proposition 5.2.1.1**

Soit E et F deux espace vectoriel , et $f \in \mathcal{L}(E, F)$

$$f \text{ injective} \Leftrightarrow \ker f = \{0_E\}$$

Démonstration. Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$

— Sens f injective $\Rightarrow \ker f = \{0_E\}$

$$f(0_E) = 0_F$$

Donc

$$0_E \in \ker f$$

Soit $x \in \ker f$ donc

$$f(x) = 0_F$$

Or par injectivité de f ce x est unique donc il n'existe pas de $y \neq x \in E$ tel que $f(y) = 0_F$ donc

$$\ker f \subset \{0_E\}$$

Par double inclusion on a donc

$$\ker f = \{0_E\}$$

— Sens $\ker f = \{0_E\} \Rightarrow f$ injective.

$$\text{Soit } (x, y) \in E^2 \mid f(x) = f(y)$$

Donc on a

$$f(x) - f(y) = 0_F$$

Donc par linéarité de f

$$f(x - y) = 0_F$$

Or $\ker f = \{0_E\}$ donc

$$x - y = 0_E$$

$$x = y$$

Donc f est injective

Donc par double inclusion la propriété est démontrée. □

5.3 Rang

Définition 5.3.0.1

Soit E, F deux espace vectoriel de dimension finie alors on définit le *rang* de $f \in \mathcal{L}(E, F)$ comme

$$\text{rg}(f) = \dim \text{Im } f$$

Théorème 5.3.0.1 – Théorème du rang

Soit E, F deux espace vectoriel de dimension finie alors on a

$$\dim E = \dim \text{Im } f + \dim \ker f$$

Proposition 5.3.0.1 – Corollaire

Soit E, F deux espace vectoriel de dimension finie alors

$$\forall f \in \mathcal{L}(E, F), \dim \text{Im } f \leq \dim E$$

Le cas d'égalité est pour $f \in \mathcal{L}(E, F)$ injective

5.4 Matrice d'une application linéaire

Définition 5.4.0.1

Soit E, F deux espace vectoriel de dimensions finies tels que $\dim E = p$ et $\dim F = n$, et soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$. Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_p)$ une base de E et $\mathcal{V} = (v_1, \dots, v_n)$ une base de F alors la matrice de f exprimé de la base \mathcal{B} dans

la base \mathcal{V} est noté

$$\text{Mat}_{\mathcal{B},\mathcal{V}}f = [f(e_1) \cdots f(e_p)] = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,p} \\ a_{2,1} & \cdots & a_{2,p} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n,1} & \cdots & a_{n,p} \end{bmatrix} \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$$

Théorème 5.4.0.1 – Théorème des morphismes

Soit $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ soit E, F deux espaces vectoriels de dimension finie alors $\exists f \in \mathcal{L}(E, F)$ et \mathcal{B}, \mathcal{V} bases de E et de F respectivement telle que

$$M = \text{Mat}_{\mathcal{B},\mathcal{V}}f$$

Donc à toute matrice on peut lui associer un morphisme et inversement.

Démonstration. Par choix judicieux des bases (projections). □

Remarque 5.4.0.1

Par la méthode des pivots on se rend compte que

$$\text{rang}(f) = \text{rang}(\text{Mat}_{\mathcal{B},\mathcal{V}}f)$$

5.4.0.1

Soit $B = (i, j)$ la base canonique de \mathbb{R}^2 et $C = (a, b, c)$ la base canonique de \mathbb{R}^3
Soit

$$\begin{aligned} f: \mathbb{R}^2 &\rightarrow \mathbb{R}^3 \\ \alpha i + \beta j &\mapsto (2\alpha - \beta)a + \alpha b + (7\alpha - 9\beta)c. \end{aligned}$$

Alors

$$\text{Mat}_{B,C}f = \begin{bmatrix} 2 & -3 \\ 1 & 0 \\ 7 & -9 \end{bmatrix}$$

Car

$$\begin{aligned} f(i) &= 2a + b + 7c \\ f(j) &= -3a - 9c \end{aligned}$$

5.4.0.2

Soit E, F deux espace vectoriel tels que $\dim E = p$ et $\dim F = n$ et $r = \text{rang}(f)$

donc $\dim \ker f = p - r$ On prend comme base de $\ker f$

$$(k_1, \dots, k_{p-r})$$

que l'on complète en une base de E grâce au théorème de completion des bases en dimension finie par (s_1, \dots, s_r) et finalement

$$\mathcal{B} = (k_1, \dots, k_{p-r}, s_1, \dots, s_r)$$

Base de E de la même manière on prend

$$\mathcal{V} = (f(s_1), \dots, f(s_r), t_{r+1}, \dots, t_n)$$

Base de F , la famille $(f(s_1), \dots, f(s_r))$ étant libre car (s_1, \dots, s_r) l'est et f est un morphisme. On a alors

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{V}} = \begin{bmatrix} I_r & 0_{p-r} \\ 0_{n-r} & 0 \end{bmatrix}$$

5.5 Matrice d'un endomorphisme

Définition 5.5.0.1

Soit E un espace vectoriel, f est un endomorphisme de E si $f \in \mathcal{L}(E, E)$ on note $f \in \mathcal{L}(E)$, si $\dim E = n$ et \mathcal{B} la base canonique de E alors

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}} f = \text{Mat}_{\mathcal{B}} f \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$$

5.5.1 Image d'un vecteur

Définition 5.5.1.1

Soit E deux espace vectoriel, de dimension p soit \mathcal{B} une base de E , soit $x \in E$ alors on défini le vecteur associé de la base \mathcal{B} à x comme ceci

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}} x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{bmatrix}$$

où (x_1, \dots, x_p) sont les coordonnées de x dans la base \mathcal{B}

Proposition 5.5.1.1

Soit E, F deux espace vectoriel de dimensions respectives p et n , \mathcal{B} une base

de E , \mathcal{V} une base de F , et $f \in \mathcal{L}(E, F)$. Soit $Y = \text{Mat}_{\mathcal{V}}f(x)$, soit $X = \text{Mat}_{\mathcal{B}}x$ alors on a

$$Y = \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{V}}f \times X$$

5.5.2 Critère d'inversibilité

Proposition 5.5.2.1 – Critère d'inversibilité

Soit $f \in \mathcal{L}(E)$

$$f \in \mathcal{GL}(E) \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}}f \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$$

Démonstration. On prouve par double implication

- Soit \mathcal{B} telle que $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}}f \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ alors $\text{rg}M = \text{rg}f = n$ donc $f \in \mathcal{GL}(E)$
- Soit $f \in \mathcal{GL}(E)$, soit $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}}f$ avec \mathcal{B} une base de E alors $\text{rg}M = \text{rg}f = n$ donc $M \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$

On a donc

$$f \in \mathcal{GL}(E) \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}}f \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$$

□

Remarque 5.5.2.1

Ici faite dans le cadre des endomorphisme cette propriété est vrai pour tout morphisme $f \in \mathcal{L}(E, F)$ si $\dim E = \dim F$.

5.6 Endomorphismes

5.6.1 Matrices de changement de base

Définition 5.6.1.1

Soit E un espace vectoriel de dimension n , soit \mathcal{B} et \mathcal{B}' deux bases de E on cherche à exprimer les coordonnées de x d'une base à une autre.

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}x = \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'}I_d \times \text{Mat}_{\mathcal{B}'}x$$

en pratique ce qui nous interesse est la matrice $\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}$ pour changer des coordonnées connues à la nouvelle base, on a

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}I_d = (\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'})^{-1}$$

on sait que $\text{Mat}_{B,B'} \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ car toutes les familles sont libres. Une telle matrice est appelée *matrice de changement de base*

Remarque 5.6.1.1

D'après la proposition sur le critère d'inversibilité ces matrices de changements de bases correspondent à des automorphismes.

5.6.1.1

Soit $B = (i, j)$ la base canonique de \mathbb{R}^2 , soit $x = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$. Soit $u = 2i + j$ et $v = -i + j$, on note $B' = (u, v)$

$$\begin{aligned} P &= \text{Mat}_{B,B'} I_2 \\ &= \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

On a

$$\det P = 2 + 1 = 3$$

Donc

$$\begin{aligned} P^{-1} &= \frac{1}{\det P} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

D'où

$$\begin{aligned} X' &= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \times \begin{pmatrix} 6 \\ 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

d'où

$$x = 2u - v$$

Remarque 5.6.1.2

C'est équivalent à résoudre un système d'équation (l'inversion de matrice est essentiellement ça)

5.6.2 Matrices équivalentes

Définition 5.6.2.1

On dit que A et A' sont équivalentes s'il existe $P \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ et $Q \in \mathcal{GL}_m(\mathbb{K})$ telles que

$$A' = Q^{-1}AP$$

5.6.3 Matrices semblables

Définition 5.6.3.1

On dit que A et A' sont semblable s'il existe $P \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ tel que

$$A' = P^{-1}AP$$

Remarque 5.6.3.1

Deux matrices semblables représente le même endomorphisme dans des bases différentes

Remarque 5.6.3.2

$$\text{rang}(A) = \text{rang}(A') = \text{rang}(f)$$

5.6.4 Application

5.6.4.1

Soit

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

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} 17x - 45y \\ 6x - 16y \end{pmatrix}.$$

Dans la base canonique $B = (i, j)$ de \mathbb{R}^2 on a

$$\text{Mat}_B f = \begin{bmatrix} 17 & -45 \\ 6 & -16 \end{bmatrix}$$

Remarque 5.6.4.1

Mais que se passe-t-il si on veut calculer la matrice de f^5 ou f^{10} les calculs deviennent vite horrible

$$\text{Mat}_B f^5 = \begin{bmatrix} 197 & -495 \\ 66 & -166 \end{bmatrix}$$

Il faut donc trouver une base dans lesquels c'est plus simple par exemple

$$B' = (u, v)$$

avec $u = 3i + j$ et $v = 5i + 2j$

$$P = \text{Mat}_{B,B'} I_2 = \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}$$

donc

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & -5 \\ -1 & 3 \end{bmatrix}$$

On a ensuite

$$\begin{aligned} A' &= P^{-1}AP \\ &= \begin{bmatrix} 2 & -5 \\ -1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 17 & -45 \\ 6 & -16 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 5 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & -5 \\ -1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 & -5 \\ 2 & -2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \in \mathcal{D}_2(\mathbb{K}) \end{aligned}$$

cette matrice étant diagonale on peut facilement calculer f^5 et f^{10} dans B' .

La recherche d'une telle base est appelée *réduction des endomorphismes*

Chapitre 6

Système linéaire homogène

Définition 6.0.0.1

Soit $A = [a_{i,j}] \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ soit $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K})$ on appelle système linéaire homogène l'équation

$$AX = 0_{\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})}$$

aussi noté

$$\begin{cases} a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \cdots + a_{1,p}x_p = 0 \\ a_{2,1}x_1 + a_{2,2}x_2 + \cdots + a_{2,p}x_p = 0 \\ \vdots \\ a_{n,1}x_1 + a_{n,2}x_2 + \cdots + a_{n,p}x_p = 0 \end{cases}$$

Remarque 6.0.0.1

En prenant \mathcal{B}_i la base canonique de \mathbb{R}^i et en prenant $f : \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^n$ tel que

$$A = \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}} f$$

alors le système est équivalent à trouver $\ker f$. En pratique on cherche $\text{rg}(S) = \text{rg}(A)$ pour en déduire la dimension du noyau de f par le *théorème du rang* et en prenant des vecteurs libre de A

6.0.0.1

Soit (S) le système

$$\begin{cases} x + y = 0 \\ 2x - y + z = 0 \end{cases}$$

On a $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ par $C_1 \leftarrow C_1 - 2C_2$ et donc $\text{rg}(A) = 2$
donc $\dim \ker A = 1$ On a alors

$$(S) \Leftrightarrow \begin{cases} x + y = 0 \\ z = 3y \end{cases}$$

D'où $S = \text{Vect}((-1, 1, 3))$ la droite vectorielle des solutions

Remarque 6.0.0.2

On peut arriver au même résultat en appliquant la *méthode de fresnel*

Chapitre 7

Matrices

7.1 Transposée

Définition 7.1.0.1

Soit $M = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ alors on définit la transposée de M notée tM définie par

$${}^tM[i, j] = M[j, i]$$

Remarque 7.1.0.1

Visuellement, la matrice transposée de M est le symétrique des coefficients de M par sa diagonale

Proposition 7.1.0.1 – Propriétés

Soit $A, B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ alors

- ${}^t(A + B) = {}^tA + {}^tB$
- ${}^t(AB) = {}^tB \cdot {}^tA$

7.2 Matrices carrées

7.2.1 Matrices symétriques

Définition 7.2.1.1

Soit $S \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ on dit que S est *symétrique* si

$${}^tS = S$$

On note $\mathcal{S}_n(\mathbb{K})$ l'ensemble des matrices symétriques de dimension n par n

7.2.2 Trace d'une matrice

Définition 7.2.2.1

Soit $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ alors on appelle *trace* le scalaire tel que

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{i,i}$$

Proposition 7.2.2.1 – Propriétés

Soit $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $\alpha \in \mathbb{K}$ alors

- $\text{tr}(A + B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$
- $(\text{tr})(\alpha A) = \alpha \text{tr}(A)$
- $\text{tr}({}^t A) = \text{tr}(A)$

Démonstration. Soit $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, alors

$$\begin{aligned} \text{tr}(A + B) &= \sum_{i=1}^n [A]_{i,i} + [B]_{i,i} \\ &= \sum_{i=1}^n [A]_{i,i} + \sum_{i=1}^n [B]_{i,i} \\ &= \text{tr}(A) + \text{tr}(B) \end{aligned}$$

. Et soit $\alpha \in \mathbb{K}$ alors

$$\begin{aligned} \text{tr}(\alpha A) &= \sum_{i=1}^n [\alpha A]_{i,i} \\ &= \sum_{i=1}^n \alpha [A]_{i,i} \\ &= \alpha \sum_{i=1}^n [A]_{i,i} \\ &= \alpha \text{tr}(A) \end{aligned}$$

Le troisième est par conservation de la diagonale lors de la transposition □

Remarque 7.2.2.1

Ces propriétés nous disent que

$$\begin{aligned}\mathrm{tr}(\cdot) : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) &\rightarrow \mathbb{K} \\ M &\mapsto \mathrm{tr}(M).\end{aligned}$$

est une forme linéaire sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ (et que donc $\ker \mathrm{tr}$ est un hyperplan de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$)

Théorème 7.2.2.1

Soit $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ on a

$$\mathrm{tr}(AB) = \mathrm{tr}(BA)$$

Démonstration. Pour rappel on a

$$[AB]_{i,j} = \sum_{k=1}^n [A]_{i,k} \cdot [B]_{k,j}$$

Donc

$$\begin{aligned}\mathrm{tr}(AB) &= \sum_{i=1}^n [AB]_{i,i} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n [A]_{i,k} \cdot [B]_{k,i} \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^n [A]_{i,k} \cdot [B]_{k,i} \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^n [{}^t A]_{k,i} \cdot [{}^t B]_{i,k} \\ &= \sum_{k=1}^n [{}^t A \cdot {}^t B]_{k,k} \\ &= \sum_{k=1}^n [{}^t(BA)]_{k,k} \\ &= \mathrm{tr}({}^t(BA)) \\ &= \mathrm{tr}(BA)\end{aligned}$$

□

Remarque 7.2.2.2

En conséquence de ceci, deux matrices semblables ont la même trace.

7.2.3 Déterminant**Définition 7.2.3.1**

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, on note $A_{i,j} \in \mathcal{M}_{n-1,n-1}$ la matrice à laquelle on a enlevé la i ème ligne et la j ème colonne. Alors on appelle déterminant l'unique application telle que

$$\det A = \begin{cases} a_{1,1} & \text{si } n = 1 \\ \sum_{j=1}^n (-1)^{1+j} a_{1,j} \det A_{1,j} & \in \mathbb{K} \end{cases}$$

On appelle alors cette application le *développement de $\det(A)$ suivant la 1ère ligne* (on peut le faire pour n'importe quelle ligne ou colonne)

7.2.3.1

Soit $A = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{bmatrix}$ alors

$$\begin{aligned} \det A &= \begin{vmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} \\ a_{2,1} & a_{2,2} \end{vmatrix} \\ &= a_{1,1}|a_{2,2}| - a_{1,2}|a_{2,1}| \\ &= a_{1,1}a_{2,2} - a_{1,2}a_{2,1} \end{aligned}$$

Théorème 7.2.3.1

En dimension 2, soit $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ alors

$$\det A = ad - bc$$

Démonstration. démonstration au dessus □

7.2.3.2

Soit $A = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 3 & 5 \end{bmatrix}$ alors

$$\begin{aligned} \det A &= \begin{vmatrix} 4 & 2 \\ 3 & 5 \end{vmatrix} \\ &= 4 \cdot 5 - 3 \cdot 2 \end{aligned}$$

$$= 20 - 6$$

$$= 14$$

7.2.3.1 Interprétation géométrique

Définition 7.2.3.2

Pour $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ alors $\det A$ est le volume de l'hyper-parralépipède de dimension n s'appuyant sur les vecteurs colonnes de la matrice A .

Remarque 7.2.3.1

Cela se voit particulièrement bien en dimension 2, où $\det A$ est l'aire d'un parallélogramme.

7.2.3.2 Dimension 3

Définition 7.2.3.3

Soit $A = (a_{i,j})$ pour A une matrice carrée de dimension 3 on a

$$\det A = a_{1,1} \cdot a_{2,2} \cdot a_{3,3} + a_{2,1} \cdot a_{3,2} \cdot a_{1,3} + a_{3,1} \cdot a_{1,2} \cdot a_{2,3} - a_{3,1} \cdot a_{2,2} \cdot a_{1,3} - a_{1,1} \cdot a_{3,2} \cdot a_{2,3} - a_{2,1} \cdot a_{1,2} \cdot a_{3,3}$$

Démonstration. Soit $A = (a_{i,j})$ alors on a

$$\begin{aligned} \det A &= a_{1,1} \begin{vmatrix} a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,2} & a_{3,3} \end{vmatrix} - a_{1,2} \begin{vmatrix} a_{2,1} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,3} \end{vmatrix} + a_{1,3} \begin{vmatrix} a_{2,1} & a_{2,2} \\ a_{3,1} & a_{3,2} \end{vmatrix} \\ &= a_{1,1}(a_{2,2}a_{3,3} - a_{3,2}a_{2,3}) - a_{1,2}(a_{2,1}a_{3,3} - a_{3,1}a_{2,3}) + a_{1,3}(a_{2,1}a_{3,2} - a_{3,1}a_{2,2}) \\ &= a_{1,1}a_{2,2}a_{3,3} + a_{1,2}a_{3,1}a_{2,3} + a_{1,3}a_{2,1}a_{3,2} - a_{1,1}a_{3,2}a_{2,3} - a_{1,2}a_{2,1}a_{3,3} - a_{1,3}a_{3,1}a_{2,2} \end{aligned}$$

□

Remarque 7.2.3.2

Avec des lettres on a $\det A = aei + dhc + gbf - gec - ahf - dbi$

Théorème 7.2.3.2 – Règle de Sarrus

Une façon plus simple pour se souvenir de cette formule est de prendre la matrice 5 par 3

$$\begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \\ a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix}$$

et de faire la somme des produit des diagonales descendantes moins la somme des produits des diagonales montantes et on a en effet

$$aei + dhc + gbf - gec - ahf - dbi$$

7.2.3.3

Soit $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & -2 & 3 \\ 2 & 0 & 4 \end{bmatrix}$ où

$$\begin{aligned} \det A &= -8 + 0 + 6 - (-8) - 0 - 4 \\ &= 2 \end{aligned}$$

7.2.4 Matrices triangulaire

Définition 7.2.4.1

Soit $T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ une matrice on dit que T est *triangulaire supérieure* si

$$T = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ 0 & a_{2,2} & \cdots & a_{2,n} \\ 0 & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & \cdots & a_{n,n} \end{bmatrix}$$

Ou autrement définie, $T = (a_{i,j})$ est triangulaire supérieure si $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \forall j < i, a_{i,j} = 0$ On note l'ensemble des matrices triangulaire supérieures de dimensions n par n , \mathcal{T}_n^+

Remarque 7.2.4.1

De manière analogue on définit les matrices triangulaire inférieures, \mathcal{T}_n^-

Théorème 7.2.4.1

Soit $T \in \mathcal{T}_n^+$ alors

$$\det T = \prod_{i=1}^n a_{i,i}$$

Démonstration. Par récurrence sur n et par définition. □

Proposition 7.2.4.1

Soit $T \in \mathcal{T}_n^+$ alors

$$T \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K}) \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket [T]_{i,i} \neq 0$$

Démonstration. Conséquence du théorème précédent □

Remarque 7.2.4.2

Comme $\mathcal{D}_n(\mathbb{K}) \subset \mathcal{T}_n^+$ le résultat s'applique aux matrices diagonales aussi

7.2.5 Propriété du déterminant

Théorème 7.2.5.1

Le déterminant est invariant par combinaison linéaire de colonnes et de lignes de la matrice (Gauss)

Proposition 7.2.5.1

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, on note C_j la colonne j de A , on dit que $C_j \sim C_i$ si, $\exists \alpha \in \mathbb{K}^*, C_j = \alpha C_i$

$$\det A = 0 \Leftrightarrow \exists i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j \wedge C_j \sim C_i$$

7.2.6 Matrices inversible

Définition 7.2.6.1

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ on dit que A est inversible si et seulement si

$$\exists B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}), AB = BA = I_n$$

où I_n est la matrice identité de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$.

L'ensemble des matrices inversibles de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est noté $\mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ où *groupe linéaire*, et

$$\mathcal{G} = (\mathcal{GL}_n(\mathbb{K}), \cdot)$$

où (\cdot) est la multiplication matricielle, est un groupe, (tous les éléments sont inversible et le reste est hérité de la structure d'espace vectoriel de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$)

Proposition 7.2.6.1 – Critère d'inversibilité

$A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est inversible si et seulement si $\det A \neq 0$

Démonstration. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$

- Supposons que $\det A \neq 0$ alors selon la partie précédente la famille de ses vecteurs colonnes est libre, on a donc $\text{rg}(A) = n$ donc A est inversible
- Supposons que A est inversible, supposons que $\det A = 0$ alors il existe $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ tels que $C_i \sim C_j$ donc la famille des vecteurs colonnes n'est

pas libre donc $\dim \ker A \geq 1$ donc $\operatorname{rg} A < n$ donc A n'est pas inversible, ce qui est absurde, donc $\det A \neq 0$

□

7.2.6.1 Co-matrice

Définition 7.2.6.2

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ alors on définit la co-matrice de A , la matrice $\operatorname{com}(A) = (c_{i,j})$ telle que

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, c_{i,j} = (-1)^{i+j} \det A_{i,j}$$

Proposition 7.2.6.2

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, on a alors

$$A \cdot \operatorname{com}({}^t A) = \det A \cdot I_n$$

où I_n est l'identité de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$

Démonstration. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, montrons que

$$A \cdot \operatorname{com}({}^t A) = \det A \cdot I_n$$

Il faut donc montrer, que

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, [A \cdot \operatorname{com}({}^t A)]_{i,j} = [\det A \cdot I_n]_{i,j}$$

D'abord calculons à gauche

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, [\det A \cdot I_n]_{i,j} = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ \det A & \text{si } i = j \end{cases}$$

Calculons donc dans le cas $i = j$ à droite

$$[A \cdot \operatorname{com}({}^t A)]_{i,i} = \sum_{k=1}^n [A]_{i,k} \cdot [\operatorname{com}({}^t A)]_{k,i}$$

Or on a

$$[\operatorname{com}({}^t A)]_{k,i} = (-1)^{k+i} \det {}^t A_{k,i}$$

d'où

$$\begin{aligned} [A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,i} &= \sum_{k=1}^n [A]_{i,k} \cdot (-1)^{k+i} \det {}^t A_{k,i} \\ &= \sum_{k=1}^n (-1)^{i+k} a_{i,k} \det {}^t A_{k,i} \end{aligned}$$

or ${}^t A_{k,i} = A_{i,k}$ donc

$$[A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,i} = \sum_{k=1}^n (-1)^{i+k} a_{i,k} \det A_{i,k}$$

ce qui est le développement de la i -ième ligne de $\det A$ donc

$$[A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,i} = \det A$$

On a prouvé que

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, [A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,i} = \det A$$

il reste à prouver que

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j \Rightarrow [A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,j} = 0$$

Soit $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j$,

$$\begin{aligned} [A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,j} &= \sum_{k=1}^n [A]_{i,k} \cdot \text{com}({}^t A)_{k,j} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{i,k} \cdot (-1)^{k+j} \cdot \det({}^t A)_{k,j} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{i,k} \cdot (-1)^{k+j} \cdot \det A_{j,k} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{i,k} \text{com}(A)_{j,k} \end{aligned}$$

Or regardons le déterminant de la matrice A où l'on a remplacé la i -ième ligne par la j -ième par les formules de développement à la j -ième ligne on a

$$\det A' = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+j} a_{j,k} \det A_{j,k}$$

Or on a remplacé la i -ième ligne par la j -ième on a donc $\forall k \leq n, a_{i,k} = a_{j,k}$ donc

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

d'où

$$[A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,j} = \det A'$$

Or A' a deux lignes identiques, donc le déterminant est nul donc $\det A' = 0$ donc

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, i \neq j \Rightarrow [A \cdot \text{com}({}^t A)]_{i,j} = 0$$

Donc, enfin par égalité des coefficients on a

$$A \cdot \text{com}({}^t A) = \det A \cdot I_n$$

□

Théorème 7.2.6.1

Si $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ alors

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} \text{com}({}^t A)$$

Démonstration. conséquence directe de la proposition précédente. □

Remarque 7.2.6.1 – Inversibilité en dimension 2

Soit $A \in \mathcal{GL}_2(\mathbb{K}) = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ on a ${}^t A = \begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix}$ et

$$\text{com}({}^t A) = \begin{bmatrix} d & -c \\ -b & a \end{bmatrix}$$

d'où

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -c \\ -b & a \end{bmatrix}$$

7.2.6.1

Soit $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 4 \\ 2 & 1 & -1 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$, on a donc

$${}^tA = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 1 & 2 \\ 4 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

puis

$$\det A = -2 + 16 + 3 - 12 - 4 + 2 = 3$$

On a alors

$$\begin{aligned} \text{com}({}^tA) &= \begin{bmatrix} \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -2 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} -1 & 2 \\ 4 & -2 \end{vmatrix} & +\begin{vmatrix} -1 & 1 \\ 4 & -1 \end{vmatrix} \\ -\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ -1 & -2 \end{vmatrix} & \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 4 & -2 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & -1 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} & -\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} & \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ -1 & 1 \end{vmatrix} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 0 & 6 & -3 \\ 1 & -14 & 9 \\ 1 & -5 & 3 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

d'où

$$A^{-1} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 0 & 6 & -3 \\ 1 & -14 & 9 \\ 1 & -5 & 3 \end{bmatrix}$$

Chapitre 8

Valeurs/vecteurs propres

8.1 Définition

Définition 8.1.0.1

Soit E un espace vectoriel, soit $f \in \mathcal{L}(E)$, alors si on a

$$\exists \lambda \in \mathbb{K}, \exists x \in E, f(x) = \lambda x$$

on appelle x un *vecteur propre* de f et λ la valeur propre qui lui est associé.

Remarque 8.1.0.1

On ne considère pas 0 comme vecteur/valeur propre.

8.2 Sous espace propre

Définition 8.2.0.1

Soit E un espace vectoriel soit $f \in \mathcal{L}(E)$, et soit $\lambda \in \mathbb{K}$ une valeur propre de f alors on définit le sous espace propre E_λ le sous espace engendré par les vecteurs propres associés à λ . C'est par définition un espace vectoriel.

Proposition 8.2.0.1 – Caractérisation

Soit E_λ un sous espace propre de E alors

$$\begin{aligned} x \in E_\lambda &\Leftrightarrow f(x) = \lambda x \\ &\Leftrightarrow f(x) - \lambda x = 0 \\ &\Leftrightarrow x \in \ker(f - \lambda Id_E) \end{aligned}$$

donc

$$E_\lambda = \ker(f - \lambda Id_E)$$

Remarque 8.2.0.1

Cela peut aussi s'écrire de façon matricielle, soit A la matrice canonique de f alors on a

$$\begin{aligned} (A - \lambda X) = 0 &\Leftrightarrow (A - \lambda X) \notin \mathcal{GL}_n(\mathbb{K}) \\ &\Leftrightarrow \det A - \lambda X = 0 \end{aligned}$$

8.3 Polynome caractéristique

Définition 8.3.0.1

Soit E un espace vectoriel de dimension fini, soit $f \in \mathcal{L}(E)$, soit λ une valeur propre de f , soit A la matrice canonique de f alors on note

$$P_A(\lambda) = \det A - \lambda X$$

le polynome caractéristique de A associé à λ .

Chercher pour des valeurs propres revient à chercher les racines de $P_A(\lambda)$ dans \mathbb{K} (réalistiquement dans \mathbb{R} car d'après le théorème de d'Alembert Gauss tous les polynomes sont scindés sur \mathbb{C}). Une racine λ_0 de multiplicité p est alors appelée une valeur propre de multiplicité p de f

8.4 Changement de base

Proposition 8.4.0.1

Les valeurs propres de la matrice A sont invariant par changement de base.

Démonstration. Soit P la matrice de changement de base pour passer de la matrice A à la matrice A' alors on a

$$\begin{aligned} \det(A' - \lambda I) &= \det P(A - \lambda I)P^{-1} \\ &= \det P \cdot \det(A - \lambda I) \cdot P^{-1} \\ &= \frac{\det P}{\det P} \cdot \det(A - \lambda I) \\ &= \det(A - \lambda I) \end{aligned}$$

□

Remarque 8.4.0.1

Cela s'étend à toutes les matrices semblables, elles ont les mêmes valeurs propres.

8.5 Dimension deux

Proposition 8.5.0.1

Soit E un \mathbb{R} espace vectoriel de dimension 2, alors il existe trois cas

1. $P_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdot (\lambda - \lambda_2)$
2. $P_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^2$
3. P_A n'a pas de racine (donc A n'a pas de valeur propre)

Démonstration. Soit

$$A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f) = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$

Alors

$$\begin{aligned} \det A - \lambda I &= \begin{vmatrix} a - \lambda & b \\ c & d - \lambda \end{vmatrix} \\ &= \lambda^2 - (a + d)\lambda + (ad - bc) \\ &= \lambda^2 - \text{Tr}(A)\lambda + \det A \end{aligned}$$

Les trois cas se déduisent alors du théorèmes des racines en dimension 2. \square

8.6 Cas des matrices triangulaires

Définition 8.6.0.1

Si on a $T \in \mathcal{T}_n^+(\mathbb{K})$ alors les valeurs propres sont les diagonales compté avec multiplicité

8.6.1 Cas général

Définition 8.6.1.1

Soit A , dans le cas général on a

$$P_A(\lambda) = (-1)^n \lambda^n + (-1)^{n-1} \lambda^{n-1} \text{Tr}(A) + \cdots + \det A$$

Remarque 8.6.1.1

Si P_A est scindé sur \mathbb{R} alors on a notre décomposition en vecteurs propres,

comptés avec multiplicité et on en a assez pour une base.

8.7 Recherche de valeurs propre

Définition 8.7.0.1 – Méthode

Pour rechercher des valeurs propres on

- Cherche les racines du polynome caractéristiques
- Calcule les différents sous-espace propre pour chaque valeur propre trouvée

8.7.0.1

Soit $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 7 & -6 & 0 \end{bmatrix}$ On a

$$\begin{aligned}
 P_A(\lambda) &= \det(A - \lambda I) \\
 &= (-\lambda)^3 - 6 + 7\lambda \\
 &= -\lambda^3 + 7\lambda - 6 && \text{1 solution évidente} \\
 &= (1 - \lambda)(\lambda^2 + \lambda - 6) && \text{simple résolution} \\
 &= (1 - \lambda)(\lambda - 2)(\lambda + 3)
 \end{aligned}$$

(On a bien $\text{Tr}(A) = 0$), donc

A

possède 3 valeurs propres distinctes, chacune d'ordre 1, 2 et -3

Espaces Propres Calculons E_1

$$\begin{aligned}
 E_1 &= \{X \in \mathcal{M}_{3,1}, AX = X\} \\
 &= \{X \in \mathcal{M}_{3,1}, (A - I_3)X = 0_{M_{3,1}}\} \\
 &= \left\{ X \in \mathcal{M}_{3,1}, \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \\ 7 & -6 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = 0 \right\} \\
 &= \begin{cases} x = z \\ y = z \\ 0 = 0 \end{cases}
 \end{aligned}$$

$$= \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

Puis de la même façon on obtient

$$E_2 = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

et

$$E_3 = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} -3 \\ -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

Les trois vecteurs $u = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $w = \begin{pmatrix} -3 \\ -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $v = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ forment une base de E où on a

$$f(u) = u$$

$$f(v) = 2v$$

$$f(w) = -3w$$

Autrement dit on a

$$\text{Mat}_{(u,v,w)} f = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}$$

Autrement dit, on a réduit f , il est maintenant beaucoup plus simple de calculer des puissance de f ou une inversibilité.

8.8 Dimension d'un espace propre

Théorème 8.8.0.1

Soit λ une racine de multiplicité p

$$\dim E_\lambda \leq \text{mult}(\lambda) = p$$

Démonstration. Soit $f \in \mathcal{L}(E)$, et soit $\dim E_\lambda = p$ alors on prend une base

$v = (v_1, \dots, v_p)$ de E_λ et on la complète avec $w = (w_{p+1}, \dots, w_n)$ vecteurs de E pour en former une base de E on a

$$\text{Mat} f = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 0 & \cdots & 0 & A \\ 0 & \lambda_0 & \cdots & 0 & A \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_0 & A \\ 0 & 0 & 0 & 0 & A \end{bmatrix}$$

Donc

$$P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda_0 - \lambda & 0 & \cdots & 0 & A \\ 0 & \lambda_0 - \lambda & \cdots & 0 & A \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_0 - \lambda & A \\ 0 & 0 & 0 & 0 & A \end{vmatrix}$$

D'où

$$P_A(\lambda) = (\lambda_0 - \lambda)^p |Q(\lambda)|$$

Avec Q le reste des coefficients, donc λ_0 est une valeur propre de multiplicité au moins p d'où

$$\dim E_\lambda \leq p = \text{mult}(\lambda_0)$$

□

Chapitre 9

Diagonalisation des endomorphismes/matrices

9.1 Définitions

Définition 9.1.0.1

Soit E un espace vectoriel de dimension n on dit que $f \in \mathcal{L}(E)$ est diagonalisable si il existe $B = (u_1, \dots, u_n)$ une base de E telle que

$$\text{Mat}_B f \in \mathcal{D}_n(\mathbb{K})$$

. On note $\mathcal{D}'_n(\mathbb{K})$ l'ensemble des matrices diagonalisable De manière équivalente

$$M \in \mathcal{D}'_n(\mathbb{K}) \Leftrightarrow \exists P \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{K}), \exists D \in \mathcal{D}_n(\mathbb{K}) M = PDP^{-1}$$

Ou encore f est diagonalisable si il existe une base de E formée de vecteur propre de f .

Proposition 9.1.0.1

$$A \in \mathcal{D}'_n(\mathbb{K}) \Leftrightarrow P_A(\lambda) \text{ scindé sur } \mathbb{K} \wedge \forall i \leq n, \dim E_{\lambda_i} = \text{mult } \lambda_i$$

Directe par la définition. □

Remarque 9.1.0.1

D'après le théorème de d'Alembert-Gauss on réduit l'étude sur \mathbb{C} a seulement

$$A \in \mathcal{D}'_n(\mathbb{K}) \Leftrightarrow \forall i \leq n, \dim E_{\lambda_i} = \text{mult } \lambda_i$$

9.1.0.1

Soit A telle que $P_A(\lambda) = (2 - \lambda)^3(5 - \lambda)(4 - \lambda)^2$ alors A est diagonalisable si et seulement si $\dim E_2 = 3 \wedge \dim E_5 = 1 \wedge \dim E_4 = 2$

Remarque 9.1.0.2

Si $P_A(\lambda)$ admet n racines distinctes alors A est diagonalisable

Démonstration. Directe par la proposition précédente et le théorème 8.8.1 \square

9.2 Application

9.2.0.1

Soit $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 7 & -6 & 0 \end{bmatrix}$ On a vu précédemment que $P_A(\lambda) = (1 - \lambda)(2 - \lambda)(-3 - \lambda)$ donc A est diagonalisable. Dans la base $B = (u, v, w)$ avec

$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$v = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$w = \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \\ 9 \end{pmatrix}$$

On a alors

$$A = PDP^{-1}$$

avec

$$D = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}$$

et

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -3 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 4 & 9 \end{bmatrix}$$

Remarque 9.2.0.1

D n'est pas unique, mais à D fixé, la matrice de passage P est unique

9.2.0.2

La matrice

$$A = \begin{bmatrix} 7 & 2 & -2 \\ 2 & 4 & -1 \\ -2 & -1 & 4 \end{bmatrix}$$

est-elle diagonalisable ?

$$\begin{aligned} P_A(\lambda) &= \begin{vmatrix} 7-\lambda & 2 & -2 \\ 2 & 4-\lambda & -1 \\ -2 & -1 & 4-\lambda \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} 7-\lambda & 2 & -2 \\ 2 & 4-\lambda & -1 \\ 0 & 3-\lambda & 3-\lambda \end{vmatrix} \\ &= (3-\lambda) \begin{vmatrix} 7-\lambda & 2 & -2 \\ 2 & 4-\lambda & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} \\ &= (3-\lambda)(\lambda^2 - 11\lambda + 28 - 1 - \lambda) \\ &= (3-\lambda)(\lambda^2 - 12\lambda + 27) \\ &= (3-\lambda)(3-\lambda)(9-\lambda) \\ &= (3-\lambda)^2(9-\lambda) \end{aligned}$$

Il suffit de calculer $\dim E_3 = \dim \ker(f - 3Id_E)$

$$(A - 3I)X = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} 4x - 2y - 2z = 0 \\ 2x - y - z = 0 \\ -2x + y + z = 0 \end{cases}$$

On a $\text{rg} S = 1$ donc $\ker S = 2$ donc $\ker(f - 3Id_E) = 2$ donc $\dim E_3 = 2$ donc A est diagonalisable de plus on a

$$E_3 = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix} \right)$$

Et

$$E_9 = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)$$

On a donc

$$A = PDP^{-1}$$

avec

$$D = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 9 \end{bmatrix} \quad \text{et}$$

$$P = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 2 \\ 2 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \end{bmatrix}$$

Remarque 9.2.0.2

La méthode pour savoir si A est diagonalisable est la suivante

- Calculer le polynome caractéristique
- Comparer les multiplicités des racines avec les dimensions des espaces propres associées

9.2.0.3

Exemple avec

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 7 & -6 & 0 \end{bmatrix}$$

On cherche à calculer A^k pour $k \in \mathbb{N}$ alors on a

$$\begin{aligned} A^k &= (PDP^{-1})^k \\ &= PDP^{-1} \cdot PDP^{-1} \dots PDP^{-1} \\ &= PD^k P^{-1} \\ &= P \begin{bmatrix} 1^k & 0 & 0 \\ 0 & 2^k & 0 \\ 0 & 0 & (-3)^k \end{bmatrix} P^{-1} \end{aligned}$$

9.3 Application à des polynômes à indéterminées dans un anneau (HP)

Remarque 9.3.0.1

Rappelons que vu que $\dim \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) = \dim \mathcal{L}(E)$ pour E un espace vectoriel de dimension n on travaille ici à un isomorphisme près

Remarque 9.3.0.2

Ici $\mathcal{A} = \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ou $\mathcal{L}(E)$ indiscernement.

Définition 9.3.0.1

Soit $A \in \mathcal{A}$, et soit $P \in \mathcal{A}[X]$ tel que $\deg P = p$ alors on note

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

le polynôme à coefficient dans \mathbb{K} à indéterminée matricielle (resp endomorphique).

Théorème 9.3.0.1 – Théorème de Cayley-Hamilton, cas diagonalisable

Soit $P \in \mathcal{A}[X]$, soit $A \in \mathcal{A}$ diagonalisable alors on a

$$P_A(A) = 0_A$$

Démonstration. La démonstration est ici réduite au cas où A est diagonalisable. Soit $P \in \mathcal{A}[X]$ soit $A \in \mathcal{A}$ diagonalisable, soit f l'endomorphisme associé. Alors

$$P_A(A) = (\lambda_1 I - A)(\lambda_2 I - A) \cdots (\lambda_p I - A)$$

d'où

$$\forall i, \exists \lambda_i, \mid f(v_i) = \lambda_i v_i$$

d'où

$$(\lambda I d_E - f)(v_i) = 0_E$$

d'où

$$P_A(f) = 0_A$$

d'où

$$P_A(A) = 0_A$$

□

9.4 Séries d'applications à valeurs dans un espace vectoriel, cas des matrices exponentielles, (HP)

Définition 9.4.0.1

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ on définit

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!} = e^A$$

9.4.1 Application en physique

Définition 9.4.1.1

Soit une équation différentielle linéaire homogène d'ordre 1

$$x' - ax = 0$$

on a alors

$$\frac{x'}{x} = a$$

$$(\log x)(t) = at + c$$

$$x(t) = e^{at+c} = e^{at} \cdot e^c$$

$$x(t) = e^{at} \cdot x(0)$$

9.4.2 Application à l'ordre n

Définition 9.4.2.1

Soit une équation différentielle linéaire homogène d'ordre n,

$$x^{(n)} + a_{n-1}x^{(n-1)} + \cdots + a_0x = 0$$

Peut être transformé matriciellement en

$$\underbrace{\begin{bmatrix} x^{(n)} \\ x^{(n-1)} \\ \vdots \\ x' \end{bmatrix}}_{X'} = \underbrace{\begin{bmatrix} -a_{n-1} & -a_{n-2} & \cdots & -a \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} x^{(n-1)} \\ x^{(n-2)} \\ \vdots \\ x \end{bmatrix}}_X$$

d'où

$$X' = AX$$

d'où par analogie à l'ordre 1 on a la solution

$$X(t) = e^{At}X(0)$$

Ainsi si A est diagonale on a

$$e^A = P(e^D)P^{-1}$$

et enfin

$$\begin{aligned} e^D &= \begin{bmatrix} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda_1^k}{k!} & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda_n^k}{k!} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} e^{\lambda_1} & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & e^{\lambda_n} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

d'où

$$e^{At} = P \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix} P^{-1}$$

Chapitre 10

Orthogonalité dans \mathbb{R}^n

10.1 Produit scalaire

Définition 10.1.0.1 – Produit Scalaire Canonique de \mathbb{R}^n

Soit $(x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2$, soit X, Y tels que

$$X = \text{Mat}_{\mathcal{B}} x$$

$$Y = \text{Mat}_{\mathcal{B}} y$$

alors on définit le produit scalaire canonique de \mathbb{R}^n comme

$$\begin{aligned} x \cdot y &= {}^t X Y \\ &= \sum_{i=1}^n [X]_{i,i} [Y]_{i,i} \end{aligned}$$

Remarque 10.1.0.1

Il est parfois noté $\langle x, y \rangle$ ou encore $(x|y)$

Remarque 10.1.0.2

Le produit scalaire est une forme bilinéaire sur \mathbb{R}^n , en particulier

$$\forall (x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2, \lambda \in \mathbb{R}, (\lambda x) \cdot y = x \cdot (\lambda y) = \lambda(x \cdot y)$$

$$\forall (x, y, z) \in (\mathbb{R}^n)^3, (x + z) \cdot y = (x \cdot y) + (z \cdot y) \quad \forall (x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2, x \cdot y = y \cdot x$$

Démonstration. Par définition d'un produit scalaire (voir [ici](#)), un produit scalaire est une forme bilinéaire, symétrique, définie, positive \square

10.1.0.1

Soit x, y tels que

$$x = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$y = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

alors on a

$$x \cdot y = 4 \cdot -1 + 1 \cdot 2 + 5 \cdot 1 = 3$$

10.2 Norme

Définition 10.2.0.1 – Norme euclidienne de \mathbb{R}^n

Soit $x \in \mathbb{R}^n$, on appelle norme euclidienne de x le réel

$$\|x\| = \sqrt{x \cdot x}$$

Qui existe par positivité d'un produit scalaire.

Remarque 10.2.0.1

Une norme est une forme, définie, positive, homogène voir [ici](#), en particulier

$$\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0_E$$

Remarque 10.2.0.2

On dit d'un vecteur dont la norme est 1 qu'il est *unitaire* ou *normé*

10.2.0.1

Soit x définie par

$$x = \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

On a

$$\begin{aligned} \|x\| &= \sqrt{x \cdot x} \\ &= \sqrt{3 \cdot 3 + (-1)^2 + 2^2} \end{aligned}$$

$$= \sqrt{14}$$

10.3 Cauchy-Swartz

Théorème 10.3.0.1 – Inégalité de Cauchy-Swartz

Soit $(x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2$ alors on a

$$|x \cdot y| \leq \|x\| \|y\|$$

Démonstration. Soit $(x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2$, soit $\lambda \in \mathbb{R}$, on note alors l'expression

$$\begin{aligned} T(\lambda) &= \|\lambda x + y\|^2 \\ &= (\lambda x + y) \cdot (\lambda x + y) \\ &= \lambda^2 \|x\|^2 + 2\lambda(x \cdot y) + \|y\|^2 \end{aligned}$$

Ce qui est l'équation d'une parabole, on a aussi

$$\begin{aligned} \|x\|^2 &\geq 0 \\ T(\lambda) &\geq 0 \end{aligned}$$

ce qui mène nécessairement à ce que

$$\Delta \leq 0$$

Donc

$$\begin{aligned} (2(x \cdot y))^2 - 4(\|x\|^2 \|y\|^2) &\leq 0 \\ 4(x \cdot y)^2 &\leq 4(\|x\| \|y\|)^2 \\ |x \cdot y| &\leq \|x\| \|y\| \end{aligned}$$

□

Proposition 10.3.0.1

Cas d'égalité On a égalité si

$$\begin{aligned} \exists! \lambda_1 \in \mathbb{R}, T(\lambda_1) &= 0 \\ \lambda_1 x + y &= 0_E \\ -\lambda_1 x &= y \end{aligned}$$

donc que x soit colinéaire à y

10.3.1 Angle entre vecteurs

Définition 10.3.1.1

D'après Cauchy-Swartz on a

$$\frac{|x \cdot y|}{\|x\| \|y\|} < 1$$

donc

$$-1 < \frac{x \cdot y}{\|x\| \|y\|} < 1$$

d'où

$$\exists! \theta \in [0, \pi], \cos \theta = \frac{x \cdot y}{\|x\| \|y\|}$$

on appelle cet angle, l'angle entre les vecteurs x et y

10.3.1.1 Définitions

Définition 10.3.1.2

Deux vecteurs x et y sont orthogonaux si et seulement si leur angle est $\frac{\pi}{2}$ donc

$$x \cdot y = 0$$

Proposition 10.3.1.1

Si $x \in E$ est orthogonal à une famille (v_1, \dots, v_p) de vecteurs alors x est orthogonal à toute combinaison linéaire de cette famille

Démonstration. directe par définition □

Définition 10.3.1.3

Deux vecteurs x et y sont orthonormés si

$$x \cdot y = 0$$

$$\|x\| = 1$$

$$\|y\| = 1$$

Définition 10.3.1.4

Une famille (v_1, \dots, v_p) de vecteurs est orthogonale si et les vecteurs sont deux à deux orthogonaux

Définition 10.3.1.5

Une famille (v_1, \dots, v_p) est orthonormée si elle est orthogonale et que chaque vecteur est normé.

Proposition 10.3.1.2

Une famille orthonormée est libre.

Démonstration. Soit (v_1, \dots, v_p) une famille orthonormée, alors soit $(\alpha_1, \dots, \alpha_p)$

telle que $\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = 0_E$

$$\begin{aligned} v_1 \cdot \left(\sum_{i=1}^p \alpha_i v_i \right) &= \alpha_1 v_1 \cdot v_1 + \sum_{i=2}^p \alpha_i v_1 \cdot v_i \\ &= \alpha_1 \|v_1\|^2 + 0 = 0 && \text{car la famille est orthogonale} \\ &= \alpha_1 = 0 && \text{car la famille est normée} \end{aligned}$$

de la même manière on prouve que $(\alpha_1, \dots, \alpha_p) = (0, \dots, 0)$ □

Remarque 10.3.1.1

Si la famille (v_1, \dots, v_p) est orthogonale alors la famille $\left(\frac{v_1}{\|v_1\|}, \dots, \frac{v_p}{\|v_p\|} \right)$ est orthonormée

10.3.2 Orthogonalisation**Théorème 10.3.2.1 – Algorithme de Gram-Schmidt**

Soit (u_1, \dots, u_p) libre alors il existe (v_1, \dots, v_p) orthogonale telle que

$$\begin{aligned} \text{Vect}(u_1) &= \text{Vect}(v_1) \\ &\vdots \\ \text{Vect}(u_1, \dots, u_p) &= \text{Vect}(v_1, \dots, v_p) \end{aligned}$$

Démonstration. À l'état initial on prend $v_1 = u_1$.

On pose $v_2 = u_2 + \alpha v_1$ on a tout de suite que

$$\text{Vect}(u_1, u_2) = \text{Vect}(v_1, v_2)$$

ensuite

$$\begin{aligned} v_2 \cdot v_1 &= (u_2 + \alpha v_1) \cdot v_1 \\ &= u_2 \cdot v_1 + \alpha \|v_1\|^2 \end{aligned}$$

On prend donc $\alpha = \frac{-u_2 \cdot v_1}{\|v_1\|^2}$ et on a bien l'orthogonalité

On itère jusqu'à p , on a comme formule générale à la fin que

$$\alpha_i = -\frac{u_p \cdot v_i}{\|v_i\|^2}$$

□

10.4 Théorème de Pythagore

Théorème 10.4.0.1

Théorème de Pythagore - Version généralisée Soit (u_1, \dots, u_p) orthogonale alors

$$\|u_1 + \dots + u_p\|^2 = \sum_{i=1}^p \|u_i\|^2$$

Cas où $n=2$,

$$\begin{aligned} \|u_1 + u_2\|^2 &= (u_1 + u_2) \cdot (u_1 + u_2) \\ &= \|u_1\|^2 + 2(u_1 \cdot u_2) + \|u_2\|^2 \quad \text{or la famille est orthogonale} \\ &= \|u_1\|^2 + \|u_2\|^2 \end{aligned}$$

Cas où $n=3$,

$$\begin{aligned} \|u_1 + u_2 + u_3\|^2 &= \|(u_1 + u_2) + u_3\|^2 \\ &= \|u_1 + u_2\|^2 + \|u_3\|^2 && \text{cas } n=2 \\ &= \|u_1\|^2 + \|u_2\|^2 + \|u_3\|^2 && \text{cas } n=2 \end{aligned}$$

Cas où $n=p$, on se ramène par récurrence à l'ordre 2.

□

10.5 Projection orthogonale sur une droite

Définition 10.5.0.1

Soit Δ une droite de coefficient directeur u normé, soit $V \in E$ on appelle projection orthogonale sur Δ de V le vecteur

$$p = (V \cdot u)u$$

Démonstration. On cherche p la projection orthogonale de V sur Δ , on a $V = \alpha u + V_1$

$$\begin{aligned} V \cdot u &= \alpha u \cdot u + v_1 \cdot u \\ &= \alpha \|u\|^2 + V_1 \cdot u \\ &= \alpha \end{aligned}$$

On a donc

$$p = (V \cdot u)u$$

□

10.5.0.1

Soit Δ de coefficient directeur $u = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $v = \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \end{pmatrix}$ On normalise d'abord u .

$$\begin{aligned} u_1 &= \frac{u}{\|u\|} \\ &= \frac{u}{\sqrt{5}} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On a alors

$$v \cdot u_1 = 4 \cdot \frac{2}{\sqrt{5}} + 7 \cdot \frac{1}{\sqrt{5}} = \frac{15}{\sqrt{5}}$$

Donc enfin on a

$$\begin{aligned} p &= \frac{15}{\sqrt{5}} u_1 \\ &= \begin{pmatrix} 6 \\ 3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

10.6 Changement de bases orthogonales

Définition 10.6.0.1

On définit les matrices orthogonales comme étant les matrices telles que

$$P^{-1} = {}^tP$$

cela découle des matrices de changement de bases orthogonales.

Chapitre 11

Notations, rappels, et Hors Programme (HP)

11.1 Ensembles

Remarque 11.1.0.1

Soit D un ensemble

- \bar{D} est l'adhérence de D c'est à dire le plus petit ensemble fermé contenant D , par exemple $\bar{\mathbb{R}} = \mathbb{R} \cup \{-\infty, +\infty\}$
- Soit \mathbb{K} un corps, alors $\mathbb{K}[X]$ est l'ensemble des polynômes à coefficient dans \mathbb{K} a une indéterminée (en gros, variable)
- $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ est l'ensemble des matrices à n lignes et p colonnes à coefficient dans \mathbb{K}
- $\mathcal{M}_n(\mathbb{K}) = \mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{K})$
- $\mathcal{GL}_n(\mathbb{K})$ est l'ensemble des matrices inversibles de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$, c'est un groupe multiplicatif

11.2 Fonctions

11.2.1 Ensembles de fonctions

Remarque 11.2.1.1

Soit E, F deux ensembles, et soit I un interval de \mathbb{R}

- E^F est l'ensemble des applications (fonctions) de F dans E
- En particulier $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ est l'ensemble des suites réelles
- $\mathcal{C}^0(I)$ est l'ensemble des fonctions continues sur I

- Dans le cas général $\mathcal{C}^n(I)$ est l'ensemble des fonctions dérivable n fois sur I et dont la n -ème dérivée est continue sur I
- On note $\mathcal{C}^\infty(I)$ l'ensemble $\bigcup_{n=0}^{\infty} \mathcal{C}^n(I)$. En pratique ces fonctions sont dérivable une infinité de fois (par exemple les polynômes, exponentielle etc.)
- $\mathcal{M}^0(I)$ est l'ensemble des fonctions continues par morceaux sur I

11.2.2 Opérations entre fonctions et fonctions et fonctions et scalaires

Remarque 11.2.2.1

Soit f, g deux fonctions, Soit $\lambda \in \mathbb{R}$

- λf est la fonction $(x \mapsto \lambda \cdot f(x))$
- $f + g$ est la fonction $(x \mapsto f(x) + g(x))$
- fg est la fonction $(x \mapsto f(x)g(x))$
- $f \circ g$ est la fonction $(x \mapsto f(g(x)))$

11.2.3 Comparaison entre fonctions et fonctions et fonctions et scalaires

Remarque 11.2.3.1

Soit f, g deux fonctions et $\lambda \in \mathbb{R}$

- $f \geq \lambda$ (resp $>, \leq, <$) représente $\forall x \in I, f(x) \geq \lambda$ (resp $>, \leq, <$)
- $f \geq g$ (resp $>, \leq, <$) représente $\forall x \in I, f(x) \geq g(x)$ (resp $>, \leq, <$)
- $f = o_a(g) \Leftrightarrow \lim_a \frac{f}{g} = 0$
- $f = \mathcal{O}_a(g) \Leftrightarrow \lim_a \frac{f}{g} \in \mathbb{R}$
- $f \sim_a g \Leftrightarrow \lim_a \frac{f}{g} = 1$

11.2.4 Limites, continuité et dérivabilité

Remarque 11.2.4.1

Soit f une fonction définie sur I et $a \in I$

— Définition de la limite de f au point a

$$\left(\lim_{x \rightarrow a} f(x) = l\right) \Leftrightarrow (\forall \varepsilon > 0, \exists \nu > 0, |x - a| < \nu \Rightarrow |f(x) - l| < \varepsilon)$$

— $\lim_a f = \lim_{x \rightarrow a} f(x)$

— f est continue en a si $\lim_a f = f(a)$

— f est continue sur I si $\forall x \in I, f$ est continue en x

— f est dérivable en a si le quotient $\frac{f(x) - f(a)}{x - a}$ admet une limite finie quand $x \rightarrow a$

— f est dérivable sur I si $\forall x \in I, f$ est dérivable en x

11.3 Bornes sup et bornes inf

Définition 11.3.0.1

On appelle la *borne supérieure* de $D \subset \mathbb{R}$ le nombre $M \in \mathbb{R}$ caractérisé par

$$\forall x \in D, x \leq M$$

M est un majorant de D

$$\forall \lambda \text{ tq } (\forall x \in D, x \leq \lambda), M \leq \lambda$$

M est le plus petit des majorants

On note alors

$$M = \sup A$$

Par analogie la *borne inférieure* est le plus grand des minorants, noté

$$m = \inf A$$

Ces définitions sont soumises à condition d'existences (il faut que A admette une borne sup/inf)

Remarque 11.3.0.1

Si $M = \sup A \in A$ (resp $m = \inf A \in A$) alors on dit que M est le maximum de A (resp m est le minimum de A) et on le note $M = \max A$ (resp $m = \min A$)

Remarque 11.3.0.2

Le maximum (resp minimum) s'il existe est unique

Démonstration. Soit M, M' deux maximum de A . On a alors par définition

$$\begin{aligned}\forall x \in A, x &\leq M \\ \forall x \in A, x &\leq M'\end{aligned}$$

or $M \in A$ et $M' \in A$ donc en particulier on a

$$\begin{aligned}M' &\leq M \\ M &\leq M'\end{aligned}$$

Par antisymétrie de (\leq) on a $M = M'$ □

La preuve est analogue pour l'unicité du minimum de A

Théorème 11.3.0.1 – Propriété fondamentale de \mathbb{R}

Soit $E \subset \mathbb{R}$ tel que $E \neq \emptyset$ alors si E est majoré il admet une borne supérieure.

Soit $E \subset \mathbb{R}$ tel que $E \neq \emptyset$ alors si E est minoré il admet une borne inférieure.

Théorème 11.3.0.2 – Caractérisation séquentielle de la borne sup/inf

Soit $E \subset \mathbb{R}$ non vide, et M un majorant de E (resp m un minorant de E) alors

$$M = \sup E \Leftrightarrow \exists (a_n) \in E^{\mathbb{N}}, \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = M$$

et

$$m = \inf E \Leftrightarrow \exists (a_n) \in E^{\mathbb{N}}, \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = m$$

11.4 Convergence

Remarque 11.4.0.1

- Pour la convergence on abrège CV
- Pour l'absolue convergence on dit ACV
- Pour la convergence uniforme on dit CVU
- Pour la convergence normale on dit CVN

11.5 Suites, et séries

11.5.1 Suites de scalaires

Remarque 11.5.1.1

Soit $(a_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de complexe (ou réels)

- L'ensemble de toutes les suites est noté $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$. $E = (\mathbb{R}^{\mathbb{N}}, +, \cdot)$ où (\cdot) est la loi de composition externe suivante

$$\begin{aligned} \cdot : \mathbb{K} \times \mathbb{R}^{\mathbb{N}} &\rightarrow \mathbb{R}^{\mathbb{N}} \\ (\lambda, (a_n)) &\mapsto (\lambda a_n). \end{aligned}$$

est un espace vectoriel

- Une suite (u_n) est dite convergente si $u_n \rightarrow \lambda \in \mathbb{R}$
- Une suite (u_n) est dite absolument convergente si $|u_n| \rightarrow \lambda \in \mathbb{R}$

11.5.2 Suites et série d'application**Remarque 11.5.2.1**

Soit I un interval de \mathbb{R} , f une fonction de \mathbb{R}^I et $(f_n) \in (\mathbb{R}^I)^{\mathbb{N}}$ une suite d'application.

- **HP** On dit que (f_n) converge simplement sur I vers f si

$$\forall x \in I, \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = f(x)$$

ce qui est équivalent à

$$\forall x \in I, \forall \varepsilon > 0, \exists N_x \in \mathbb{N}, \forall n \geq N_x, |f_n(x) - f(x)| < \varepsilon$$

- **HP** On dit que (f_n) converge uniformément sur I vers f si

$$\forall \varepsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N}, \forall n \geq N, \forall x \in I, |f_n(x) - f(x)| < \varepsilon$$

La différence avec la définition de la convergence simple est dans l'emplacement du $\forall x \in I$ le N ne dépend plus de x c'est le même pour tous !

- **HP** On dit que $\sum f_n$ converge absolument en tout point de I si

$$\forall x \in I, \sum |f_n(x)| \text{ CV}$$

- **HP** On dit que $\sum f_n$ converge normalement sur A si

$$\sum \|f_n\|_{\infty}^A \text{ CV}$$

La notation $\|f\|_\infty$ étant la **norme infinie** de f définie par

$$\|f\|_\infty^A = \sup_{x \in A} |f(x)|$$

11.5.3 Séries

Remarque 11.5.3.1

Soit $(u_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$

- $\sum u_n$ est la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ avec pour $n \in \mathbb{N}$, $S_n = \sum_{k=0}^n u_k$ et est la *série de terme générale* u_n .
- Une SATP est une série dont tous les termes sont positifs
- On se ramène à l'étude d'une SATP en étudiant le module d'une série

11.5.4 Séries Entières

Remarque 11.5.4.1

Soit $(a_n) \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$

- On note $\sum a_n x^n$ la suite de fonctions $\left(\sum_{k=0}^n a_k x^k \right)_{n \in \mathbb{N}}$, appelée *série entière* de terme général a_n
- $\sum a_n x^n$ est une suite de **fonctions**, alors que pour $\lambda \in D$ la suite $\left(\left(\sum_{k=0}^n a_k x^k \right) (\lambda) \right)_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de **réel** des fonctions évalués en λ elle est égale à la suite de réelle $\left(\sum_{k=0}^n a_k \lambda^k \right)_{n \in \mathbb{N}}$

11.6 Rappels d'Algèbre

11.6.1 Algèbre Générale

11.6.1.1 Loi de Composition Internes

Remarque 11.6.1.1

Soit E un ensemble

- On dit que (\cdot) est une *loi de composition interne* sur E si

$$(\cdot): E^2 \rightarrow E$$

$$(x, y) \mapsto x \cdot y.$$

— On dit que ε est un élément neutre pour (\cdot) une loi si

$$\forall x \in E, \varepsilon \cdot x = x \cdot \varepsilon = x$$

Il est par définition unique.

— On dit que (\cdot) est associative si

$$\forall (x, y, z) \in E^3, (x \cdot y) \cdot z = x \cdot (y \cdot z)$$

— On dit que (\cdot) est commutative si

$$\forall (x, y) \in E^2, x \cdot y = y \cdot x$$

— On dit que $x \in E$ est *inversible* pour la loi (\cdot) si

$$\exists y \in E, x \cdot y = \varepsilon$$

On note alors $y = x^{-1}$

11.6.1.2 Magma et Monoïde

Remarque 11.6.1.2

Soit E un ensemble et (\cdot) une loi sur E

- On appelle la donnée du couple (E, \cdot) un *magma*
- On appelle la donnée du couple (E, \cdot) où (\cdot) possède un élément neutre un *magma unifère*
- Si (\cdot) est associative alors la donnée du couple (E, \cdot) est appelée un *magma associatif* ou plus rarement *demi-groupe*
- On appelle la donnée du couple (E, \cdot) où (\cdot) est associative et possède un élément neutre un *monoïde*

11.6.1.3 Groupe

Définition 11.6.1.1

Soit $\mathcal{G} = (E, \cdot)$ un monoïde d'élément neutre ε , on appelle \mathcal{G} un *groupe* si et seulement si

$$\forall x \in E, \exists y \in E, x \cdot y = y \cdot x = \varepsilon$$

autrement dit \mathcal{G} est un monoïde où tous les éléments sont inversibles (ou

symétrisable)

Définition 11.6.1.2

Soit $F \subset E$ on dit que F est un *sous groupe* de (E, \cdot) si

— (E, \cdot) est un groupe

—

$$\forall y \in F, y^{-1} \in F$$

Remarque 11.6.1.3

Si $\mathcal{G} = (E, \cdot)$ est un groupe et que (\cdot) est commutative alors on appelle \mathcal{G} un *groupe abélien* ou *groupe commutatif*

11.6.1.1

On a comme groupes notables,

— $(\mathbb{C}, +)$ et ses sous groupes $(\mathbb{R}, +), (\mathbb{Q}, +), (\mathbb{Z}, +)$ etc.

— $(\mathbb{N}, +)$ est un *monoïde* mais pas un groupe car aucun élément (autre que 0) n'est inversible pour $(+)$

— (\mathbb{C}^*, \cdot) est un groupe ainsi que ses sous groupes.

Théorème 11.6.1.1 – Théorème de caractérisation des sous groupes de $(\mathbb{R}, +)$ HP

Soit $H \subset \mathbb{R}$ tel que $(H, +)$ soit un sous groupe de $(\mathbb{R}, +)$ alors

— Soit H est dense dans \mathbb{R}

— Soit $\exists \alpha \in \mathbb{R}^+, H = \alpha\mathbb{Z}$ où $\alpha\mathbb{Z} = \{\alpha z, z \in \mathbb{Z}\}$

Démonstration. Encore une fois le théorème est **Hors Programme**, la preuve encore plus, mais la voilà pour les curieux,

Soit $H \subset \mathbb{R}$ tel que $(H, +)$ est un groupe, on suppose que

$$H = \{0\} \tag{11.1}$$

alors $H = 0\mathbb{Z}$ fin de la démonstration. Donc à partir de maintenant on suppose que

$$H \neq \{0\} \tag{11.2}$$

Autrement dit

$$\exists h \neq 0 \in H \tag{11.3}$$

Et par propriété des groupes on a aussi

$$-h \in H$$

On pose

$$\varepsilon = \{x > 0, x \in H\}$$

Or par (3) $\exists h \neq 0 \in H$ donc

$$\text{si } h > 0, h \in \varepsilon \quad \text{et}$$

$$\text{si } h < 0, -h > 0 \in H, -h \in \varepsilon$$

Donc

$$\varepsilon \neq \emptyset \quad (11.4)$$

Or $\varepsilon \subset \mathbb{R}$ non vide et minoré par 0 donc par propriété fondamentale de \mathbb{R} , ε admet une borne inf, on note

$$\alpha = \inf \varepsilon$$

On a que $\alpha > 0$ ou $\alpha = 0$.

— Supposons que $\alpha > 0$, on suppose que $\alpha \notin H$ alors

$$\exists x \in \varepsilon \in]\alpha, 2\alpha[$$

De même on a $y \in \varepsilon$ tel que

$$\alpha < y < x$$

donc

$$0 < x - y < \alpha$$

Et alors

$$(x - y) \in H \in \varepsilon < \alpha$$

or $\alpha = \inf \varepsilon$ ce qui est une absurdité donc

$$\alpha \in H \quad (11.5)$$

Or par propriété des groupes additifs

$$\forall n \in \mathbb{Z}, n \cdot \alpha \in H$$

Donc

$$\alpha \mathbb{Z} \subset H$$

Réciproquement, prenons $h \in H$ on note alors

$$\mathbb{R} = \bigcup_{n \in \mathbb{Z}} [n\alpha, (n+1)\alpha[$$

Il existe donc $\delta \in [0, \alpha[$ et $n \in \mathbb{Z}$ tel que $h = n\alpha + \delta$ or

$$n\alpha \in H$$

donc par propriété de H on a

$$\delta = h - n\alpha \in H \cap \mathbb{R}^+$$

Supposons alors que $\delta > 0$ on a alors $\delta \in \varepsilon$ et $\delta < \alpha$ ce qui est une absurdité car $\alpha = \inf \varepsilon$ donc par l'absurde on a

$$\delta = 0$$

ce qui revient à

$$h = n\alpha$$

Donc

$$H \subset \alpha\mathbb{Z}$$

ce qui par double inclusion

$$H = \alpha\mathbb{Z}$$

— Supposons maintenant que $\alpha = 0$. Soit $u, v \in \mathbb{R}^2$ tels que $v > u$ on note

$$I =]u, v[$$

Soit $\varepsilon = v - u > 0$ par définition de la borne inférieure on a

$$\exists h \in]\alpha, \varepsilon[\cap H$$

ce qui dans notre cas où $\alpha = 0$ revient à

$$\exists h \in]0, \varepsilon[\cap H$$

Soit $m \in \mathbb{Z}$ tel que

$$(m-1)h \leq u \leq mh$$

par propriété des groupes additifs $mh \in H$ et

$$u < mh = (m - 1)h + h \leq u + h < u + \varepsilon = v$$

Donc $mh \in I$ et $mh \in H$ et $I \cap H \neq \emptyset$ donc pour tout interval non trivial I de \mathbb{R} il existe $h \in H \cap I$ donc

H est dense dans \mathbb{R}

□

Remarque 11.6.1.4

Ce théorème est souvent utilisé lorsqu'on touche aux sous groupes de \mathbb{R} et les irrationnels comme $\mathcal{G} = \mathbb{Z} + 2\pi\mathbb{Z}$ par exemple, pour l'algèbre modulaire

11.6.1.4 Anneaux

Définition 11.6.1.3

On appelle la donnée de $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ anneaux si et seulement si

- $(A, +)$ est un groupe abélien (commutatif)
- (\cdot) admet un élément neutre (élément neutre multiplicatif)
- (\cdot) est distributive sur $(+)$ c'est à dire

$$\forall(x, y, z) \in A^3 a \cdot (b + c) = (a \cdot b) + (a \cdot c) \quad \text{et}$$

$$\forall(x, y, z) \in A^3 (a + b) \cdot c = (a \cdot c) + (b \cdot c)$$

Remarque 11.6.1.5

Si (\cdot) est commutative alors l'anneau est dit *commutatif*.

Définition 11.6.1.4

On note A^\times l'ensemble des éléments de A inversible pour \cdot , on a

$$\mathcal{G} = (A^\times, \cdot)$$

qui forme un groupe (commutatif ou non selon la commutativité de \cdot)

Définition 11.6.1.5

Soit $B \subset A$, on dit que B est un sous anneau de A si et seulement si

- $(A, +, \cdot)$ est un anneaux
- B est stable par $(+)$ et (\cdot)

11.6.1.2

On a comme anneaux notables,

- $(\mathbb{C}, +, \cdot)$ et ses sous anneaux
- $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ (qui sont non commutatifs)

Définition 11.6.1.6

On dit que $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ est intègre si et seulement si

$$\forall (x, y) \in A^2, x \cdot y = 0_A \Leftrightarrow (x = 0_A) \vee (y = 0_A)$$

11.6.1.3

Les anneaux $(\mathbb{R}, +, \cdot)$ et $(\mathbb{R}[X], +, \cdot)$ sont intègre mais dans le cas général les anneaux $(\mathcal{M}_n(\mathbb{K}), +, \cdot)$ ne le sont pas

Définition 11.6.1.7

On appelle \mathcal{C} le centre d'un anneau $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ l'ensemble

$$\mathcal{C} = \{a \in A, (\forall b \in A, a \cdot b = b \cdot a)\}$$

C'est à dire l'ensemble des éléments de A qui commutent avec tous les autres

11.6.1.4

Par exemple le centre de $(\mathcal{M}_n(\mathbb{K}), +, \cdot)$ est $\mathcal{C} = \{\lambda I_n, \lambda \in \mathbb{K}\}$

Démonstration. Laissée à l'exercice du lecteur (indice : par analyse synthèse) \square

11.6.1.5 Idéaux**Définition 11.6.1.8**

Soit $I \subset A$ avec $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ un anneau commutatif intègre, on dit que I est un *idéal* de \mathcal{A} si

- $(I, +)$ est un sous groupe de $(A, +)$

—

$$\forall x \in I, \forall a \in A, x \cdot a = a \cdot x \in I$$

Remarque 11.6.1.6

$\{0_A\}$ et A sont appelés *idéaux triviaux* de \mathcal{A}

11.6.1.5

Pour \mathbb{Z} les idéaux sont de la forme $n\mathbb{Z}$ avec $n \in \mathbb{N}$

Définition 11.6.1.9

On appelle idéal premier P de \mathcal{A} un idéal P tel que

— $P \neq A$

—

$$\forall (x, y) \in A^2, (xy) \in P \Rightarrow (x \in P) \vee (y \in P)$$

Définition 11.6.1.10

On appelle idéal maximal M de \mathcal{A} un idéal M lorsque

$$\forall I \text{ idéal}, M \subset I \Rightarrow (I = M) \vee (I = A)$$

11.6.1.6

Dans \mathbb{Z} les idéaux maximaux sont exactement de la forme $p\mathbb{Z}$ avec p un nombre premier.

11.6.1.6 Corps**Définition 11.6.1.11**

On dit que $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ est un corps si et seulement si

— \mathcal{A} est un anneaux intègre

— $A^\times = A - \{0_A\}$ (tous les éléments sauf l'élément neutre additifs sont inversibles)

Remarque 11.6.1.7

Les corps sont les ensembles que l'on a l'habitude de manipuler tels que \mathbb{R} où on peut faire "toutes les opération" (multiplier, additionner, diviser, soustraire)

11.6.1.7

Les corps les plus connus (écris souvent \mathbb{K}) sont \mathbb{R} ou \mathbb{C} , mais \mathbb{Q} est aussi un corps et plus généralement les anneaux quotients $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ où p est un entier premier.

11.6.2 Linéaire

11.6.2.1 Loi de Composition Externe

Définition 11.6.2.1

On appelle *loi de composition externe* (lce) de \mathbb{K} sur E une application de la forme

$$\begin{aligned}(\cdot) : \mathbb{K} \times E &\rightarrow E \\ (\lambda, x) &\mapsto \lambda \cdot x.\end{aligned}$$

Remarque 11.6.2.1

Ces lois sont généralement d'un ensemble qu'on appelle ensemble des *scalaire* (en général : un corps commutatif) sur un *espace vectoriel*

11.6.2.2 Espaces vectoriels

Définition 11.6.2.2

On appelle *espace vectoriel* sur \mathbb{K} ou \mathbb{K} -ev la donnée du triplet $(E, +, \cdot)$ tels que

- $(E, +)$ est un groupe abélien
- (\cdot) est une lce de \mathbb{K} sur E
- (\cdot) est distributive à droite sur $+$ et à gauche sur $+$, c'est à dire

$$\begin{aligned}\forall (u, v) \in E^2, \forall (\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2, & \lambda(u + v) = (\lambda \cdot u) + (\lambda \cdot v) \\ & (\lambda + \mu) \cdot u = (\lambda \cdot u) + (\mu \cdot v) \\ & (\lambda\mu) \cdot v = \lambda(\mu \cdot v) \\ & 1_{\mathbb{K}}v = v \\ & \lambda u = 0_E \Leftrightarrow (\lambda = 0_{\mathbb{K}}) \vee (u = 0_E) \\ & -(\lambda u) = -\lambda(u) = \lambda(-u)\end{aligned}$$

Remarque 11.6.2.2

On a comme espaces vectoriels

- \mathbb{R}
- \mathbb{C}
- $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ (les fonctions réelles)
- \mathcal{C}^0 (les fonctions continues)

— etc.

Définition 11.6.2.3

On appelle un sous espace vectoriel tout ensemble $F \subset E$ tels que

- $(E, +, \cdot)$ est un \mathbb{K} -ev
- F est stable par combinaison linéaire c'est à dire

$$\forall (x, y) \in F, \forall \lambda \in \mathbb{K}, \lambda x + y \in F$$

Remarque 11.6.2.3

En pratique c'est cette caractérisation ci que l'on utilise pour savoir si E est un espace vectoriel

Proposition 11.6.2.1

Soit E, F deux espace vectoriel alors $E \times F$ est un espace vectoriel

Démonstration. Laissé à exercice du lecteur (mais découle de la définition) \square

Remarque 11.6.2.4

Donc R^2, R^3 etc. R^n sont des espaces vectoriels par produit

11.6.2.3 Familles libres/génératrices

Définition 11.6.2.4

Soit E un \mathbb{K} -ev, soit $x = (x_i)_{i \in I}$ une famille de vecteurs de E indexé sur I on dit que x est libre si et seulement si

$$\forall (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^I, \sum_{i \in I} \lambda_i x_i = 0_E \Rightarrow \forall i \in I, \lambda_i = 0_E$$

Définition 11.6.2.5

Soit E un \mathbb{K} -ev, soit $x = (x_i)_{i \in I}$ une famille de vecteur de E indexée sur I , on dit que x est génératrice si et seulement si

$$\forall x \in E, \exists (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^I, x = \sum_{i \in I} \lambda_i x_i$$

Autrement dit $E = \text{Vect}(x_i)$

Définition 11.6.2.6

Soit E un \mathbb{K} -ev soit $x = (x_i)_{i \in I}$ une famille de vecteur de E indexée sur I , on dit que x est une base de E si et seulement si

- x est libre
- x est génératrice

Remarque 11.6.2.5

Dans le cas général I est une partie de \mathbb{N} .

11.6.2.4 Dimension finie**Définition 11.6.2.7**

On dit que E est un \mathbb{K} -ev de dimension finie si et seulement si il existe \mathcal{B} une base de E telle que $|\mathcal{B}| \in \mathbb{N}$ on dit alors que

$$\dim E = |\mathcal{B}|$$

Proposition 11.6.2.2 – Critère nécessaire de liberté

$$(x_i)_{i \in I} \text{ libre dans } E \Rightarrow |(x_i)| \leq \dim E$$

Proposition 11.6.2.3 – Critère nécessaire de génération

$$(x_i)_{i \in I} \text{ génératrice de } E \Rightarrow |(x_i)| \geq \dim E$$

Théorème 11.6.2.1

On a donc

$$\forall (\mathcal{B}, \mathcal{B}') \text{ base de } E, |\mathcal{B}| = |\mathcal{B}'| = \dim E$$

11.6.2.5 Morphismes**Définition 11.6.2.8**

Soit E, F deux espace vectoriel. Un *morphisme* de E dans F est une application linéaire de E dans F , on note l'ensemble des morphismes de E dans F $\mathcal{L}(E, F)$

Définition 11.6.2.9

Soit E, F deux espace vectoriel

- Un morphisme de E dans E est appelé *endomorphisme*, on note l'ensemble des endomorphisme $\mathcal{L}(E)$

- Un morphisme bijectif de E dans F est appelé *isomorphisme*
- Un morphisme bijectif de E dans E est appelé *automorphisme*, on note leur ensemble $\mathcal{GL}(E)$ aussi appelé *groupe linéaire* de E
- Un morphisme de E dans \mathbb{K} est appelé *forme linéaire* on note leur ensemble $\mathcal{L}(E, \mathbb{K})$ ou encore E^* appelé *espace dual* de E

Théorème 11.6.2.2 – Théorème d'isomorphie

Soit E, F deux espaces vectoriels de dimensions finies

$$\dim E = \dim F \Leftrightarrow \exists f \in \mathcal{L}(E, F) \text{ bijective}$$

Démonstration. On prouve par double implication. Soit \mathcal{B} et \mathcal{B}' bases de E et F respectivement

- On suppose qu'on a E, F deux espace vectoriel tels que $\dim E = \dim F$, construisons $f \in \mathcal{L}(E, F)$ bijective. On note $n = \dim E = \dim F$

D'après le théorème des morphismes on a

$$\exists f \in \mathcal{L}(E, F), \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} f = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & \vdots & \vdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} = I_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$$

Or I_n est inversible car c'est la matrice identité de taille n alors f est inversible donc f est bijective. Donc

$$\dim E = \dim F \Rightarrow \exists f \in \mathcal{L}(E, F) \text{ bijective}$$

- On suppose maintenant qu'on a deux ev et $f \in \mathcal{L}(E, F)$ bijective, alors par théorème des morphismes on a que la matrice

$$A = \text{M}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} f$$

est inversible, or, pour être inversible elle est nécessairement carré, et donc $|\mathcal{B}| = |\mathcal{B}'|$ d'où

$$\dim E = \dim F$$

d'où finalement

$$\exists f \in \mathcal{L}(E, F) \text{ bijective} \Rightarrow \dim E = \dim F$$

Finalement par double implication on a

$$\dim E = \dim F \Leftrightarrow \exists f \in \mathcal{L}(E, F) \text{ bijective}$$

□

Remarque 11.6.2.6

En particulier tout espace vectoriel de dimension n est isomorphe à R^n appelé *espace canonique de dimension n*

11.6.2.6 Espace pré-hilbertien, euclidien

Définition 11.6.2.10

Soit E un \mathbb{R} -ev, on dit que $f = (\cdot | \cdot)$ est un produit scalaire sur E si c'est une forme bilinéaire, définie, positive, symétrique

- forme bilinéaire : $f : E^2 \rightarrow \mathbb{R}^+$
- définie : $\forall x \in E, f(x, x) = 0 \Rightarrow x = 0$
- positive : $\forall x \in E, f(x, x) \geq 0$
- symétrique : $\forall (x, y) \in E^2, f(x, y) = f(y, x)$

Définition 11.6.2.11

Soit E un \mathbb{K} -ev on appelle *espace pré-hilbertien* E muni d'un produit scalaire $(\cdot | \cdot)$

Définition 11.6.2.12

Un *espace euclidien* est un espace pré-hilbertien de dimension finie.

11.6.2.7 Espace vectoriel normés

Définition 11.6.2.13

Soit E un \mathbb{K} -ev on dit que $f = \|\cdot\|$ est une norme sur E si

- forme (positive) : $f : E \rightarrow \mathbb{R}^+$
- positivité : $\forall x \in E, f(x) \geq 0$
- définie : $\forall x \in E, f(x) = 0 \Rightarrow x = 0_E$
- homogène : $\forall x \in E, \forall \lambda \in \mathbb{K}, f(\lambda x) = |\lambda| f(x)$
- inégalité triangulaire, $\forall (x, y) \in E^2, f(x + y) \leq f(x) + f(y)$

11.6.2.1

Par exemple la *norme infinie* est une norme sur $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ définie par

$$\forall f \in \mathbb{R}^{\mathbb{R}}, \|f\|_{\infty} = \sup_{x \in \mathbb{R}} |f(x)|$$

Définition 11.6.2.14

On appelle (E, f) un *espace vectoriel normé* si E est un espace vectoriel et f une norme sur E

Dimension finie**Définition 11.6.2.15**

Si E est un espace vectoriel de dimension finie alors toutes les normes sont équivalentes, et toutes les endomorphismes de E sont continus

11.7 Autre**Remarque 11.7.0.1**

Soit f une fonction définie sur I un interval de \mathbb{R} tel que $I = [a, b]$

$$— \int_I f = \int_a^b f = \int_a^b f(x) dx$$

Chapitre 12

Hors Programme - Supplément

12.1 Application

12.1.1 Définitions

Définition 12.1.1.1

Soit E, F deux ensembles et $F' \subset F$ alors on appelle une application f la donnée du triplé $(E, F, E \times F')$ si

$$\forall (x, y), (x', y') \in E \times F', x = x' \Rightarrow y = y'$$

on la note

$$\begin{aligned} f: E &\rightarrow F \\ x &\mapsto f(x). \end{aligned}$$

Définition 12.1.1.2

Une autre définition d'une application f est que f est la donnée du triplet (E, F, P) où P est appelée une *procédure*, c'est une relation binaire de E dans F' tel que si xPy et xPz alors $y = z$ (unicité de l'image), cette définition est équivalente à la précédente

Définition 12.1.1.3

Soit f une application de E vers F alors pour $x \in E$ on appelle $f(x)$ *image de x par f* elle est par définition unique. x est appelé *un antécédent* de $f(x) \in F$

Définition 12.1.1.4

Soit $E' \subset E$ on note $f(E')$ l'ensemble

$$f(E) = \{f(x), x \in E'\}$$

appelé l'image de E' par f

12.1.2 Premières propriétés

Définition 12.1.2.1

On dit que $E' \subset E$ est stable pour $f : E \rightarrow E$ si

$$f(E') \subset E'$$

Définition 12.1.2.2

On dit que $f : E \rightarrow F$ est injective si

$$\forall (x, x') \in E^2, f(x) = f(x') \Rightarrow x = x'$$

Définition 12.1.2.3

On dit que $f : E \rightarrow F$ est surjective si

$$\forall y \in F, \exists x \in E, f(x) = y$$

c'est à dire

$$f(E) = F$$

Définition 12.1.2.4

On dit que f est bijective si

- f est injective
- f est surjective

c'est à dire

$$\forall y \in F, \exists! x \in E, f(x) = y$$

Démonstration. Existence par surjectivité, unicité par injectivité

□

12.2 Relation binaire

Définition 12.2.0.1

Soit E un ensemble, soit $\Gamma \subset E^2$ on lui associe la relation binaire suivante \mathcal{R}

définie par

$$\forall (x, y) \in E^2, x\mathcal{R}y \Leftrightarrow (x, y) \in \Gamma$$

On dit que x est en relation avec y pour \mathcal{R}

12.2.1 Propriétés particulières

Définition 12.2.1.1

Soit E un ensemble, soit $\Gamma \subset E^2$ et \mathcal{R} la relation binaire associée

— si $\forall x \in E, x\mathcal{R}x$ on dit que \mathcal{R} est *reflexive* c'est équivalent à

$$\forall x \in E, (x, x) \in \Gamma$$

— si $\forall (x, y) \in E^2, x\mathcal{R}y \Rightarrow y\mathcal{R}x$ on dit que \mathcal{R} est *symétrique* c'est équivalent à

$$\forall (x, y) \in E^2, (x, y) \in \Gamma \Rightarrow (y, x) \in \Gamma$$

— si $\forall (x, y, z) \in E^3, (x\mathcal{R}y) \wedge (y\mathcal{R}z) \Rightarrow x\mathcal{R}z$ on dit que \mathcal{R} est *transitive* c'est équivalent à

$$\forall (x, y, z) \in E^3 ((x, y) \in \Gamma) \wedge ((y, z) \in \Gamma) \Rightarrow (x, z) \in \Gamma$$

— si $\forall (x, y) \in E^2 (x\mathcal{R}y) \wedge (y\mathcal{R}x) \Rightarrow x = y$ alors on dit que \mathcal{R} est *antisymétrique*

12.3 Relations particulière

12.3.1 Relation d'ordre

Définition 12.3.1.1

Soit E un ensemble, soit $\Gamma \subset E^2$ et \mathcal{R} la relation binaire associé on dit que \mathcal{R} est une relation de pré-ordre sur E si

- \mathcal{R} est réflexive
- \mathcal{R} est transitive

Définition 12.3.1.2

Soit E un ensemble, soit $\Gamma \subset E^2$ et \mathcal{R} la relation associée, on dit que \mathcal{R} est une relation d'ordre sur E si

- \mathcal{R} est un pré-ordre sur E
- \mathcal{R} est antisymétrique

12.3.1.1

Par exemple (\leq) ou (\geq) sont des ordres sur $\mathbb{N}, \mathbb{Z}, \mathbb{Q}$ et \mathbb{R} , on appelle la donnée d'un ensemble et d'une relation d'ordre sur cet ensemble un *ensemble ordonné*

Définition 12.3.1.3

Soit \mathcal{R} une relation d'ordre on dit que \mathcal{R} est totale si

$$\forall (x, y) \in E^2, (x\mathcal{R}y) \vee (y\mathcal{R}x) \vee (x = y)$$

12.3.1.2

Par exemple la relation $|$ "divise" sur \mathbb{N} est une relation d'ordre non-totale, par exemple 2 et 3 ne sont pas en relation entre eux et $2 \neq 3$

12.4 Relation d'équivalence

Définition 12.4.0.1

Soit \mathcal{R} un pré-ordre sur E alors \mathcal{R} est une relation d'équivalence si et seulement si \mathcal{R} est symétrique, on note alors \mathcal{R} en général par le symbole "tilde" \sim

12.4.1 Classes d'équivalence

Définition 12.4.1.1

Soit \mathcal{R} une relation d'équivalence sur E . Soit $x \in E$ on note

$$\bar{x} = \{y \in E, x\mathcal{R}y\} = \{x \in E, y\mathcal{R}x\}$$

la *classe d'équivalence* de x .

Proposition 12.4.1.1

Soit \mathcal{R} une relation d'équivalence sur E alors

$$\forall (x, y) \in E^2, x\mathcal{R}y \Leftrightarrow \bar{x} = \bar{y}$$

Démonstration. Soit \mathcal{R} une relation d'équivalence sur E et soit $(x, y) \in E^2$

- On suppose que $x\mathcal{R}y$ alors soit $z \in \bar{x}$ donc $z\mathcal{R}x$ par transitivité on a $z\mathcal{R}y$ donc $z \in \bar{y}$ soit $z \in \bar{y}$ alors $y\mathcal{R}z$ donc par transitivité $x\mathcal{R}z$ donc $z \in \bar{x}$ par double inclusion on a $\bar{x} = \bar{y}$

— On suppose que $\bar{x} = \bar{y}$ alors soit $z \in \bar{x}$ on a $x\mathcal{R}z$ et comme $\bar{x} = \bar{y}$ on a $z \in \bar{y}$ donc $z\mathcal{R}y$ par transitivité on a $x\mathcal{R}y$

□

12.5 Ensemble quotient

Définition 12.5.0.1

Soit \mathcal{R} une relation d'équivalence sur E , on note l'ensemble des classes d'équivalences

$$E/\mathcal{R} = \{\bar{x}, x \in E\}$$

On appelle E/\mathcal{R} ensemble quotient de E par \mathcal{R}

Remarque 12.5.0.1

Pour $x \in E$, on appelle $y \in \bar{x}$ *représentant de la classe \bar{x}*

Proposition 12.5.0.1

Les classes d'équivalences sont disjointes c'est à dire,

$$\forall (\bar{x}, \bar{y}) \in (E/\mathcal{R})^2 (\bar{x} \neq \bar{y}) \Rightarrow \bar{x} \cap \bar{y} = \emptyset$$

Démonstration. Soit $(\bar{x}, \bar{y}) \in (E/\mathcal{R})^2$ tel que $(\bar{x} \neq \bar{y})$, soit $z \in \bar{x} \cap \bar{y}$ donc par définition $x\mathcal{R}z$ et $z\mathcal{R}y$ donc par transitivité $x\mathcal{R}y$ donc par le théorème précédent $\bar{x} = \bar{y}$ ce qui est absurde, donc $\bar{x} \cap \bar{y} = \emptyset$ □

Proposition 12.5.0.2

Les classes d'équivalences forment une partition de E

Démonstration. Il a été précédemment prouvé que \bar{x} et \bar{y} sont disjoints deux à deux, or

$$\forall x \in E, x \in \bar{x}$$

donc

$$\bigcup_{\bar{x} \in E/\mathcal{R}} \bar{x} = E$$

puis comme l'union est disjointes les classes d'équivalences forment bien une partition de E □

12.6 Morphismes

12.6.1 Morphisme de Groupes

Définition 12.6.1.1

Soit $\mathcal{G} = (G, \cdot)$ et $\mathcal{G}' = (G', \cdot_1)$ deux groupes soit $f : G \rightarrow G'$ on dit que f est un morphisme de groupe si et seulement si

- $\forall (x, y) \in G, f(x \cdot y) = f(x) \cdot_1 f(y)$
- $f(\varepsilon_G) = \varepsilon_{G'}$

12.6.1.1 Images et Noyaux

Définition 12.6.1.2

Soit f un morphisme de groupe entre G et G' alors on définit l'image de f par

$$\text{Im } f = \{f(h), h \in G\}$$

Définition 12.6.1.3

Soit f un morphisme de groupe entre G et G' alors on définit le noyau de f par

$$\ker f = \{h \in G, f(h) = \varepsilon_{G'}\}$$

12.6.1.2 Morphisme de groupes finis

Théorème 12.6.1.1 – Formule des cardinaux

Soit G un groupe fini, soit G' un groupe, soit $f : G \rightarrow G'$ un morphisme de groupe alors

$$|G| = |\ker f| \cdot |\text{Im } f|$$

Démonstration. Soit G un groupe fini, G' un groupe et f un morphisme de groupe alors

$$\exists p \in \mathbb{N}, \{y_1, \dots, y_p\} \subset G' = \text{Im } f$$

car G est fini Prenons maintenant l'application $f' : G \rightarrow \text{Im } f$ par définition elle est surjective (toute application est surjective sur son image) donc il vient que

$$|G| \geq |\text{Im } f| = p$$

On note

$$I = [1, p] \cap \mathbb{N}$$

Maintenant on note la famille (x_i) définie par

$$\forall i \in I, f(x_i) = y_i$$

On observe par définition d'une application que

$$G = \bigcup_{i=1}^p f^{-1}\{y_i\}$$

On note alors

$$\forall i \in I, G_i = f^{-1}\{y_i\}$$

On prouve ensuite que l'union est disjointe, soit $i, j \in I$ tels que $i \neq j$, on suppose qu'il existe $x \in G_i \cap G_j$ alors ça veut dire que

$$f(x) = y_i$$

et

$$f(x) = y_j$$

Or $y_i \neq y_j$ donc c'est une absurdité donc

$$G_i \cap G_j = \emptyset$$

Donc

$$G = \bigsqcup_{i=1}^p G_i$$

Il vient donc

$$|G| = \sum_{i=1}^p |G_i|$$

Il suffit donc de calculer le cardinal de G_i pour $i \in I$, pour cela soit $x \in G$ on définit

$$\begin{aligned} \varphi: \ker f &\rightarrow x \ker f \\ h &\mapsto xh. \end{aligned}$$

— On montre que φ est injective, en effet soit $h, h' \in G$ tels que

$$\begin{aligned}\varphi(h) = \varphi(h') &\Leftrightarrow \\ &\Leftrightarrow xh = xh' \\ &\Leftrightarrow x^{-1}xh = x^{-1}xh' && \text{car } x \in G \\ &\Leftrightarrow h = h'\end{aligned}$$

Donc φ est injective

— On montre maintenant que φ est surjective, soit $y \in x \ker f$ alors

$$\begin{aligned}\varphi(h) = y &\Leftrightarrow xh = y \\ &\Leftrightarrow x^{-1}xh = x^{-1}y \\ &\Leftrightarrow h = x^{-1}y\end{aligned}$$

Donc $\forall y \in x \ker f, \exists h \in \ker f, \varphi(h) = y$ donc φ est surjective

Donc φ est bijective, donc (lemme 1)

$$|\ker f| = |x \ker f|$$

Montrons ensuite que pour un morphisme f , $x_0 \in G$ on a

$$f(x_0)^{-1} = f(x_0^{-1})$$

$$\begin{aligned}f(x_0)f(x_0^{-1}) &= f(x_0 \cdot x_0^{-1}) && \text{morphisme de groupe} \\ &= f(\varepsilon) \\ &= \varepsilon_{G'}\end{aligned}$$

Donc (lemme 2)

$$f(x_0)^{-1} = f(x_0^{-1})$$

Soit $i \in I$

$$\begin{aligned}
 G_i &= f^{-1}\{y_i\} \\
 &= \{x \in G, f(x) = y_i\} \\
 &= \{x \in G, f(x) = f(x_i)\} \\
 &= \{x \in G, f(x_i)^{-1}f(x) = \varepsilon_{G'}\} \\
 &= \{x \in G, f(x_i^{-1})f(x) = \varepsilon_{G'}\} && \text{lemme 2} \\
 &= \{x \in G, x_i^{-1}x \in \ker f\} \\
 &= \{x \in G, x \in x_i \ker f\}
 \end{aligned}$$

Donc

$$\begin{aligned}
 |G_i| &= |x_i \ker f| \\
 &= |\ker f| && \text{lemme 1}
 \end{aligned}$$

Donc finalement

$$\begin{aligned}
 |G| &= \sum_{i=1}^p |G_i| \\
 &= \sum_{i=1}^p |\ker f| \\
 &= p|\ker f| \\
 &= |\operatorname{Im} f| |\ker f|
 \end{aligned}$$

Donc enfin

$$|G| = |\operatorname{Im} f| \cdot |\ker f|$$

□

12.6.2 Morphismes d'Anneaux

Définition 12.6.2.1

Soit $\mathcal{A} = (A, +_1, \cdot_1)$ et $\mathcal{B} = (B, +_2, \cdot_2)$ deux anneaux, et $f : A \rightarrow B$ on dit que f est un morphisme d'anneaux si et seulement si

- $\forall (x, y) \in A^2, f(x +_1 y) = f(x) +_2 f(y)$
- $\forall (x, y) \in A^2, f(x \cdot_1 y) = f(x) \cdot_2 f(y)$
- $f(1_A) = 1_B$

12.6.2.1 Images et noyaux

Définition 12.6.2.2

Soit f un morphisme d'anneau entre A et B alors on définit l'image de f par

$$\text{Im } f = \{f(a), a \in A\}$$

C'est un sous-anneau de B

Définition 12.6.2.3

Soit f un morphisme d'anneau entre A et B alors on définit le noyau de f par

$$\ker f = \{a \in A, f(a) = 0_B\}$$

C'est un sous groupe additif de $(A, +)$

12.6.2.2 Bijectivité

Théorème 12.6.2.1

Soit f un morphisme d'anneau entre A et B alors

- f est *injective* de A dans B si $\ker f = \{0_A\}$
- f est *surjective* de A dans B si $\text{Im } f = B$
- f est *bijective* de A dans B si f est injective et surjective

Définition 12.6.2.4

On dit que f est une *isomorphie d'anneaux* si et seulement si f est un morphisme bijectif d'anneaux, dans ce cas là on dit que A est isomorphe à B

Remarque 12.6.2.1

La relation \sim définie par

$$A \sim B \Rightarrow \exists f : A \rightarrow B \text{ bijective}$$

est une relation d'équivalence

Démonstration. Soit \sim définie comme ci dessus

- La fonction Id_A l'identité de A est un morphisme d'anneaux bijectif de A dans A donc $A \sim A$ donc \sim est reflexive
- Soit A, B deux anneaux et f une isomorphie d'anneaux entre A et B alors f^{-1} est une isomorphie d'anneaux (par définition) entre B et A donc $B \sim A$ donc \sim est symétrique

— Soit A, B, C trois anneaux, soit $f : A \rightarrow B$ et $g : B \rightarrow C$ deux isomorphie d'anneaux alors $f \circ g : A \rightarrow C$ est aussi une isomorphie d'anneaux donc $A \sim C$ donc \sim est transitive

Donc \sim est une relation symétrique, transitive et réflexive, donc \sim est bien une relation d'équivalence \square

12.6.2.3 Anneaux finis

Définition 12.6.2.5

Soit A un anneau, on dit que A est fini si son cardinal est un entier naturel, on note son cardinal $|A|$

Proposition 12.6.2.1 – Condition nécessaire

$$(A, +, \cdot) \text{ fini} \Rightarrow (A, +) \text{ groupe fini}$$

Théorème 12.6.2.2 – Formule des cardinaux

Soit A un anneau fini et B un anneau et $f : A \rightarrow B$ un morphisme d'anneau alors on a

$$|A| = |\text{Im } f| \cdot |\ker f|$$

Démonstration. Le groupe $(A, +)$ induit de A est fini car A est fini, c'est donc une conséquence de la formule des cardinaux pour les groupes finis \square

Proposition 12.6.2.2

Soit A, B deux anneaux finis, et $f : A \rightarrow B$ deux anneaux finis alors

$$f \text{ est une isomorphie} \Rightarrow |A| = |B|$$

Démonstration. D'après la formule des cardinaux on a

$$|A| = |\text{Im } f| \cdot |\ker f|$$

Or f est une isomorphie donc f est injective donc $|\ker f| = 1$ donc

$$|A| = |\text{Im } f|$$

Or f est une isomorphie donc f est surjective donc $\text{Im } f = B$ donc

$$|A| = |B|$$


Théorème 12.6.2.3

Soit A et B deux anneaux finis (i.e anneaux avec un nombre d'élément fini). On note $|\cdot|$ le cardinal d'un ensemble, soit f un morphisme d'anneaux entre A et B alors

$$f \text{ bijective} \Leftrightarrow (|A| = |B|) \wedge (\ker f = \{0_A\}) \Leftrightarrow (|A| = |B|) \wedge (\text{Im } f = B)$$

ce qui est équivalent à, si $|A| = |B|$ alors

$$f \text{ bijective} \Leftrightarrow f \text{ injective} \Leftrightarrow f \text{ surjective}$$

Démonstration. Démontrons par démonstration circulaire c'est à dire $(A \Rightarrow B) \wedge (B \Rightarrow C) \wedge (C \Rightarrow A)$

- Montrons $(A \Rightarrow B)$, on suppose que f est une isomorphie d'anneaux, alors par la condition nécessaire d'isomorphie on a

$$|A| = |B|$$

ensuite, f est une isomorphie donc f est injective

- Montrons $(C \Rightarrow A)$ on suppose que f est surjective et $|A| = |B|$, f est surjective donc

$$\text{Im } f = B$$

or par formule des cardinaux on sait que

$$|A| = |\ker f| \cdot |\text{Im } f|$$

or $|\text{Im } f| = |B| = |A|$ donc

$$|\ker f| = \frac{|A|}{|A|}$$

d'où

$$|\ker f| = 1$$

Or on a forcément $\varepsilon \in \ker f$ par définition donc finalement

$$\ker f = \{\varepsilon\}$$

Donc f est injective, donc f est bijective

— Montrons finalement $(B \Rightarrow C)$, on suppose que f est injective et que $|A| = |B|$ par formule des cardinaux on a

$$|A| = |\ker f| \cdot |\operatorname{Im} f|$$

Or f est injective donc $|\ker f| = 1$ donc

$$|A| = |\operatorname{Im} f|$$

donc

$$|B| = |\operatorname{Im} f|$$

Or $\operatorname{Im} f \subset B$ et $|B| = |\operatorname{Im} f|$ donc $\operatorname{Im} f = B$ donc f est surjective

Par démonstration circulaire, la propriété est démontrée \square

12.6.3 Anneaux quotient

Définition 12.6.3.1

Soit $\mathcal{A} = (A, +, \cdot)$ un anneau et \mathcal{R} une relation compatible avec $(+)$ et (\cdot) alors on appelle anneau quotient la donnée du triplet $(A/\mathcal{R}, +, \cdot)$ avec

$$\forall (x, y) \in A^2, \bar{x} + \bar{y} = \overline{x + y}$$

$$\forall (x, y) \in A^2, \bar{x} \cdot \bar{y} = \overline{x \cdot y}$$

12.7 Algèbre modulaire

12.7.1 Les anneaux $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$

Pour cette section $n \geq 2$ en effet $\mathbb{Z}/1\mathbb{Z}$ est juste le corps trivial réduit à 0

Définition 12.7.1.1

On note $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$ l'anneau des entier modulo n

Proposition 12.7.1.1

Soit $n \in \mathbb{N}^*$ l'ensemble quotient $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$ est de cardinal n et $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} = \{\bar{0}, \dots, \overline{n-1}\}$

Démonstration. Conséquence directe de la congruence modulo n \square

12.7.1.1 Inverses modulaires

Définition 12.7.1.2

Les inverses modulus n sont exactement les éléments inversibles de $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$

Proposition 12.7.1.2

L'inverse de a modulo n existe si et seulement si a et n sont premiers entre eux.

Démonstration. L'inverse de a modulo n est un entier u vérifiant

$$au \sim 1 \pmod{n}$$

ce qui est équivalent à s'il existe un entier v tel que

$$au + nv = 1$$

Or d'après le théorème de Bézout on a que $a \wedge b = 1 \Leftrightarrow \exists(u, v) \in \mathbb{N}^*, au + bv = 1$, donc d'après le théorème de Bézout il faut que $a \wedge n = 1$ donc que a et n soient premiers entre eux \square

12.7.1.2 Les corps $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ **Théorème 12.7.1.1**

L'ensemble quotient $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ est un corps si et seulement si p est premier

Démonstration. D'après la définition on sait que $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z} = \{\bar{0}, \dots, \bar{p-1}\}$

- On suppose que p est premier, alors $\forall \bar{x} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z} \ p \wedge \bar{x} = 1$ si $\bar{x} \neq \bar{0}$, or $\bar{0}$ est l'élément neutre additif de $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ alors par la proposition précédente

$$\forall \bar{x} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}, \bar{x} \neq \bar{0} \Rightarrow \bar{x}^{-1} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$$

donc tous les éléments sauf l'élément neutre additif sont inversible donc $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ est un corps

- On suppose maintenant que $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ alors

$$\forall \bar{x} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}, \bar{x} \neq \bar{0} \Rightarrow \bar{x}^{-1} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$$

Donc tous les éléments ont un inverse modulo p par la proposition précédente on a donc

$$\forall \bar{x} \in \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}, \bar{x} \neq \bar{0} \Rightarrow p \wedge \bar{x} = 1$$

Donc

$$\forall i \in [1, p-1] \cap \mathbb{N}, i \wedge p = 1$$

Donc p est premier avec tous les entiers précédents, donc p est premier

Donc $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$ est un corps si et seulement si p est premier □

12.7.2 Théorème des restes chinois

Théorème 12.7.2.1 – Théorème des restes chinois

Soit n et m tels que $n \wedge m = 1$ alors $\mathbb{Z}/nm\mathbb{Z}$ est isomorphe à $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$

Démonstration. Soit n et m tels que $n \wedge m = 1$.

- Premièrement $|\mathbb{Z}/nm\mathbb{Z}| = nm$ et $|\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z}| = nm$ donc les cardinaux sont égaux
- Ensuite soit

$$\begin{aligned} f: \mathbb{Z}/nm\mathbb{Z} &\rightarrow \mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z} \\ \bar{x}_{nm} &\mapsto (\bar{x}_n, \bar{x}_m). \end{aligned}$$

Soit (x, y) tels que $\bar{x}_{nm} = \bar{y}_n m$ on a que $nm \mid x - y$ donc comme $n \wedge m = 1$ par théorème de Gauss, on a

$$(n \mid x - y) \wedge (m \mid x - y)$$

donc

$$\bar{x}_n = \bar{y}_n \wedge \bar{x}_m = \bar{y}_m$$

donc finalement

$$f(\bar{x}_{nm}) = f(\bar{y}_{nm})$$

Donc f est bien définie. Soit $(x, y) \in \mathbb{Z}^2$

$$\begin{aligned} f(\bar{x}_{nm} + \bar{y}_{nm}) &= f(\overline{x + y_{nm}}) && \text{addition dans } \mathbb{Z}/nm\mathbb{Z} \\ &= (\overline{x + y_n}, \overline{x + y_m}) && \text{définition de } f \\ &= (\bar{x}_n + \bar{y}_n, \bar{x}_m + \bar{y}_m) && \text{addition dans } \mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \text{ et } \mathbb{Z}/m\mathbb{Z} \\ &= (\bar{x}_n, \bar{x}_m) + (\bar{y}_n, \bar{y}_m) \\ &= f(\bar{x}_{nm}) + f(\bar{y}_{nm}) \end{aligned}$$

On prouve de la même manière la conservation de l'élément neutre multiplicatif. Donc f est linéaire donc f est un morphisme d'anneaux.

— Puis, soit $x \in \mathbb{Z}$ tel que

$$\begin{aligned} f(\bar{x}_{nm}) &= (\bar{0}_n, \bar{0}_m) \\ (\bar{x}_n = \bar{0}_n) \wedge (\bar{x}_m = \bar{0}_m) \\ (n|x) \wedge (m|x) \\ (nm|x) & \qquad \text{car } n \wedge m = 1 \\ \bar{x}_{nm} &= \bar{0}_{nm} \end{aligned}$$

Donc $f(x) = 0 \Rightarrow x = 0$ donc f est injective

— Enfin, f est un morphisme injectif entre $\mathbb{Z}/nm\mathbb{Z}$ et $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$ et les deux ensembles sont de cardinal égaux donc f est une isomorphie d'anneaux entre $\mathbb{Z}/nm\mathbb{Z}$ et $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$

Donc $\mathbb{Z}/nm\mathbb{Z}$ est isomorphe à $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} \times \mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$ □

12.7.3 Décomposition des $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$

Définition 12.7.3.1

Le théorème fondamental de l'arithmétique dit

$$\forall n \in \mathbb{N}, !\exists (p_i) \in \mathbb{P}^I \wedge (\alpha_i) \in \mathbb{N}^I, n = \sum_{i \in I} p_i^{\alpha_i}$$

Théorème 12.7.3.1 – Théorème fondamental de l'arithmétique, version algébrique

Soit $n \in \mathbb{N}_{\geq 2}$, soit (p_i) et (α_i) l'unique Décomposition de n alors

$$\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} = \prod_{i \in I} (\mathbb{Z}/p_i\mathbb{Z})^{\alpha_i}$$

Démonstration. Les premiers étants premier deux à deux, conséquences du théorème des restes chinois. □

12.8 Polynomes à coefficients dans un corps et à une indéterminées dans un anneaux commutatif

Remarque 12.8.0.1

Ici le corps utilisé $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C}

12.8.1 Définition

Définition 12.8.1.1

Soit $(a_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathbb{K}^{\mathbb{N}}$ telle que

$$\exists N \in \mathbb{N}, \forall n \geq N, a_n = 0$$

dites "nulle à partir d'un certain rang" alors en notant X dites "l'indéterminée" du polynome, dans un anneaux commutatif (par exemple \mathbb{K}) on appelle l'objet

$$P = \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n$$

polynome à coefficient dans \mathbb{K} à une indéterminée (la somme est finie car (a_n) est nulle à partir d'un certain rang)

Remarque 12.8.1.1

Les notations P ou encore $P(X)$ sont confondues.

Définition 12.8.1.2

On note $\mathbb{K}[X]$ l'ensemble des polynômes à coefficients dans \mathbb{K} à une indéterminée

12.8.2 Premières propriétés

Définition 12.8.2.1 – Égalité

Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$ tel que

$$P = \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n$$

et

$$Q = \sum_{n=0}^{\infty} b_n X^n$$

alors

$$P = Q \Leftrightarrow \forall n \in \mathbb{N} a_n = b_n$$

Autrement dit deux polynomes sont égaux si et seulement si leur coefficients sont égaux.

Définition 12.8.2.2

Le polynome nul $0_{\mathbb{K}[X]}$ est le polynome associé à la suite nulle de $\mathbb{K}^{\mathbb{N}}$.

12.8.3 Degrés

Définition 12.8.3.1

Soit $P \in \mathbb{K}[X]$ tel que $P \neq 0_{\mathbb{K}[X]}$

$$P = \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n$$

Soit

$$\varepsilon = \{n \in \mathbb{N}, a_n \neq 0\}$$

ε est non-vidé car P n'est pas le polynome nul, et comme (a_n) est nulle à partir d'un certain rang alors d'après la propriété fondamentale de \mathbb{N} , $\max \varepsilon$ existe. On note alors

$$\deg P = \max \varepsilon$$

Le coefficient $a_{\deg P}$ associé au degré de P est nommé *coefficient dominant* de P ou $a_n = \text{dom } P$

Définition 12.8.3.2

Par convention $\deg 0 = -\infty$

12.8.4 Opération sur les polynomes

Proposition 12.8.4.1 – Somme

Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$ tels que

$$P = \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n$$

et

$$Q = \sum_{n=0}^{\infty} b_n X^n$$

, alors l'objet

$$P + Q \in \mathbb{K}[X]$$

et on le calcule

$$(P + Q) = \sum_{n=0}^{\infty} (a_n + b_n) X^n$$

Remarque 12.8.4.1

Par commutativité et associativité de la somme sur \mathbb{K} la somme dans $\mathbb{K}[X]$ est commutative et associative, le polynome nul est l'élément neutre de cette somme donc

$$\mathcal{G} = (\mathbb{K}[X], +)$$

est un groupe abélien

Remarque 12.8.4.2

Soit $P \in \mathbb{K}[X]$ soit $\lambda \in \mathbb{K}$ alors

$$\begin{aligned} \lambda \cdot P &= \lambda \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \lambda \cdot (a_n X^n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} (\lambda \cdot_{\mathbb{K}} a_n) X^n \end{aligned} \quad \in \mathbb{K}[X]$$

donc $(\mathbb{K}[X], +, \cdot)$ est un \mathbb{K} -espace vectoriel

Proposition 12.8.4.2 – Produit

Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$ tel que

$$P = \sum_{n=0}^{\infty} a_n X^n$$

et

$$Q = \sum_{n=0}^{\infty} b_n X^n$$

alors on définit le produit de polynome

$$P \times Q = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\sum_{i+j=n} a_i b_j \right) X^n \in \mathbb{K}[X]$$

cette opération n'est pas commutative

Remarque 12.8.4.3

On a donc que la donnée de

$$\mathcal{A} = (\mathbb{K}[X], +, \times)$$

est un anneau, en particulier il est non-commutatif et intègre, en effet soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$

$$PQ = 0$$

$$\Leftrightarrow \sum_{n=0}^{\infty} \left(\sum_{i+j=n} a_i b_j \right) X^n = 0_{\mathbb{K}[X]}$$

$$\Leftrightarrow \forall n \in \mathbb{N}, \sum_{i+j=n} a_i b_j = 0_{\mathbb{K}}$$

$$\Leftrightarrow \forall n \in \mathbb{N}, (a_n = 0) \vee (b_n = 0)$$

$$\Leftrightarrow P = 0 \vee Q = 0$$

par intégrité de \mathbb{K}

12.8.4.1 Degrès des opérations

Proposition 12.8.4.3

Somme Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$

Si $\deg P \neq \deg Q$ alors $\deg P + Q = \max \deg P \deg Q$

- Si $\deg P = \deg Q$ alors si $\text{dom } P = -\text{dom } Q$ on a $\deg(P + Q) \leq \deg P$
- Si $\deg P = \deg Q$ alors si $\text{dom } P \neq -\text{dom } Q$ on a $\deg(P + Q) = \deg P$

Proposition 12.8.4.4

Produit Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$

$$\deg PQ = \deg P + \deg Q$$

Soit $(P, Q) \in \mathbb{K}[X]^2$, on a

$$P \times Q = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\sum_{i+j=n} a_i b_j \right) X^n$$

Soit $\deg P = n$ et $\deg Q = m$ alors démontrons

$$\forall \mu \geq mn + 1, \sum_{i+j=\mu} a_i b_j = 0$$

en particulier en $\mu = mn + 1$

$$\sum_{i+j=mn+1} a_i b_j$$

Si $i \leq n$ alors on a nécessairement $j > m$ donc

$$\sum_{i+j=mn+1} a_i \cdot 0 = 0$$

Si $i > n$ alors on a

$$\sum_{i+j=mn+1} 0 \cdot b_j = 0$$

par récurrence on établit le résultat pour tous les nombres supérieurs à $mn + 1$ aussi, d'où

$$\max \varepsilon = mn$$

d'où

$$\deg PQ = mn$$

□

Remarque 12.8.4.4

C'est la raison pour laquelle on définit $\deg 0 = -\infty$ en effet

$$\begin{aligned} \forall P \in \mathbb{K}[X], P \times 0 &= 0 \\ \deg P \times 0 &= n \cdot (-\infty) = -\infty \end{aligned}$$

12.8.5 Polynômes de degrés inférieur à n

Définition 12.8.5.1

On note $\mathbb{K}_n[X]$ l'ensemble des polynômes de degrés inférieur ou égal à n , par les définitions précédentes, on a une somme interne et un produit externe mais pas de produit interne, ce qui exclut le rôle d'anneaux, en fait la structure la plus utilisée de $\mathbb{K}_n[X]$ est comme sous espace vectoriel de $\mathbb{K}[X]$.

12.8.6 Polynômes réels

Remarque 12.8.6.1

Dans cette section $\mathbb{K} = \mathbb{R}$