

Chapitre B

Annexes

B.1 Analyse : rappels

B.1.1 En vrac

Théorème B.1: Théorème de Bolzano ou des valeurs intermédiaires

Soit $f : [a, b] \subset \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ une application continue. Si $f(a)$ et $f(b)$ ne sont pas de même signe (i.e. $f(a)f(b) < 0$) alors il existe au moins $c \in]a, b[$ tel que $f(c) = 0$.

Théorème B.2: Théorème des accroissements finis

Soient a et b deux réels, $a < b$ et f une fonction continue sur l'intervalle fermé $[a, b]$, dérivable sur l'intervalle ouvert $]a, b[$. Alors il existe $\xi \in]a, b[$ tel que

$$f'(\xi) = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}.$$

Proposition B.3: Formule de Taylor-Lagrange

Soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $f \in \mathcal{C}^n([a, b])$ dont la dérivée n -ième est dérivable. Alors pour tout x, y dans $[a, b]$, $x \neq y$, il existe $\xi \in]\min(x, y), \max(x, y)[$ tel que

$$f(x) = f(y) + \sum_{k=1}^n \frac{(x-y)^k}{k!} f^{(k)}(y) + \frac{(x-y)^{n+1}}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \quad (\text{B.1})$$

Corollaire B.4: Théorème de la bijection

Si f est une fonction continue et strictement monotone sur un intervalle $[a, b]$ et à valeurs réelles,

alors elle constitue une bijection entre $[a, b]$ et l'intervalle fermé dont les bornes sont $f(a)$ et $f(b)$.

Preuve. Notons $J = f^{-1}([a, b])$ cet intervalle fermé, c'est-à-dire l'ensemble des réels compris entre $f(a)$ et $f(b)$.

- La monotonie de la fonction implique que l'image de l'intervalle $[a, b]$ est contenue dans J :
 - si f est croissante, pour tout $x \in [a, b]$ on a $f(a) \leq f(x) \leq f(b)$
 - si f est décroissante, pour tout $x \in [a, b]$ on a $f(b) \leq f(x) \leq f(a)$.
- Le fait que cette monotonie soit stricte assure que deux réels distincts ne peuvent avoir la même image, autrement dit la fonction est injective sur $[a, b]$.
- Enfin, le théorème des valeurs intermédiaires (qui s'appuie sur l'hypothèse de continuité) garantit que tout élément de J admet au moins un antécédent par f , c'est-à-dire que la fonction est surjective dans J .

□

Proposition B.5

Soit f est une fonction bijective continue d'un intervalle ouvert $I \subset \mathbb{R}$ sur un intervalle ouvert $J \subset \mathbb{R}$. Si f est dérivable en $\alpha \in I$ et que $f'(\alpha) \neq 0$ alors sa réciproque f^{-1} est dérivable en $\beta = f(\alpha) \in J$ et

$$(f^{-1})'(\beta) = \frac{1}{f'(\alpha)} \quad \text{ou encore} \quad (f^{-1})'(\beta) = \frac{1}{f'(f^{-1}(\beta))}$$

Preuve. On pose $g = f^{-1}$ et on écrit son taux d'accroissement :

$$\frac{g(y) - g(\beta)}{y - \beta} = \frac{x - \alpha}{f(x) - f(\alpha)}$$

avec $y = f(x)$. Cette fraction est l'inverse de $\frac{f(x) - f(\alpha)}{x - \alpha}$ qui tend vers $f'(\alpha) \neq 0$ quand x tend vers α . □

B.1.2 Espace métrique

Définition B.6: Distance sur un ensemble

On appelle **distance** sur un ensemble E , une application d de E^2 dans \mathbb{R}^+ telle que pour tout $(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z}) \in E^3$ on a

- symétrie : $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = d(\mathbf{y}, \mathbf{x})$,
- séparation : $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{y}$,
- inégalité triangulaire : $d(\mathbf{x}, \mathbf{z}) \leq d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) + d(\mathbf{y}, \mathbf{z})$

Voici quelques exemples de distances:

- $d(x, y) = |x - y|$ dans \mathbb{R} , \mathbb{C} , \mathbb{Z} ou \mathbb{Q}
- $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$ dans \mathbb{R}^n , où $\|\cdot\|$ est l'une quelconque des normes habituelles.

Définition B.7: Espace métrique

On appelle (E, d) un **espace métrique** si E est un ensemble et d une distance sur E .

♥ **Definition B.8: Suite convergente**

Soient (E, d) un **espace métrique** et $(\mathbf{u}^{[k]})_{k \in \mathbb{N}}$ une suite d'éléments de E . On dit que la suite $(\mathbf{u}^{[k]})_{k \in \mathbb{N}}$ converge vers $\alpha \in E$ si

$$\forall \epsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N} \text{ tel que } \forall k > N, \quad d(\mathbf{u}^{[k]}, \alpha) < \epsilon. \quad (\text{B.2})$$

♥ **Definition B.9: Ordre de convergence**

Soient (E, d) un **espace métrique** et $(\mathbf{u}^{[k]})_{k \in \mathbb{N}}$ une suite d'éléments de E convergeant vers $\alpha \in E$. On dit que cette suite **converge vers α avec un ordre $p \geq 1$** si

$$\exists k_0 \in \mathbb{N}, \exists C > 0 \text{ tels que } d(\mathbf{u}^{[k+1]}, \alpha) \leq C d(\mathbf{u}^{[k]}, \alpha)^p, \quad \forall k \geq k_0. \quad (\text{B.3})$$

où $C < 1$ si $p = 1$.

♥ **Definition B.10: Suite de Cauchy**

Soit (E, d) un **espace métrique**. Une suite $(\mathbf{x}^{[k]})_{k \in \mathbb{N}}$ d'éléments de E est dite **de Cauchy** si

$$\forall \epsilon > 0, \exists M \in \mathbb{N}, \text{ tel que } \forall (p, q) \in \mathbb{N}^2, p, q \geq M, \quad d(\mathbf{x}^{[p]}, \mathbf{x}^{[q]}) < \epsilon.$$

ce qui correspond à

$$\lim_{m \rightarrow +\infty} \sup_{p, q \geq m} d(\mathbf{x}^{[p]}, \mathbf{x}^{[q]}) = 0.$$

Une autre manière de l'écrire est

$$\forall \epsilon > 0, \exists M \in \mathbb{N}, \text{ tel que } \forall k \in \mathbb{N}, k \geq M, \forall l \in \mathbb{N}, \quad d(\mathbf{x}^{[k+l]}, \mathbf{x}^{[k]}) < \epsilon.$$

ce qui correspond à

$$\lim_{m \rightarrow +\infty} \sup_{k \geq m, l \geq 0} d(\mathbf{x}^{[k+l]}, \mathbf{x}^{[k]}) = 0.$$

♥ **Definition B.11: Espace métrique complet**

Un espace métrique est dit **complet** si toute suite de Cauchy converge.

📖 **Proposition B.12**

Si E est un espace vectoriel normé de norme $\|\cdot\|$ alors E est un espace métrique pour la distance d issue de sa norme et définie par $d(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|, \forall (\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in E^2$.

♥ **Definition B.13: Espace de Banach**

On appelle **espace de Banach** un espace vectoriel normé complet pour la distance issue de sa norme.

B.2 Algèbre linéaire

👤 Toute cette partie peut être joyeusement omise par tout Homo sapiens *algebra linearis* compatible. Toutefois une lecture rapide permet de se rafraîchir la mémoire.

B. Annexes B.2.0 Espace métrique B.2.1 Vecteurs

Soit V un **espace vectoriel** de dimension finie n , sur le corps \mathbb{R} des nombres réels, ou sur le corps \mathbb{C} des nombres complexes. Notons plus généralement \mathbb{K} le corps \mathbb{R} ou \mathbb{C} .

B.2.1 Vecteurs

Une **base** de V est un ensemble $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n\}$ de n **vecteurs linéairement indépendants**. Le vecteur $\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n v_i \mathbf{e}_i$ sera représenté par le **vecteur colonne**

$$\mathbf{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

et on désignera par \mathbf{v}^t et \mathbf{v}^* les **vecteurs lignes** suivants

$$\mathbf{v}^t = (v_1 \quad v_2 \quad \dots \quad v_n), \quad \mathbf{v}^* = (\overline{v_1} \quad \overline{v_2} \quad \dots \quad \overline{v_n})$$

où $\overline{\alpha}$ est le nombre **complexe conjugué** du nombre α .

♥ **Definition B.14**

- Le vecteur ligne \mathbf{v}^t est le **vecteur transposé** du vecteur colonne \mathbf{v} .
- Le vecteur ligne \mathbf{v}^* est le **vecteur adjoint** du vecteur colonne \mathbf{v} .

♥ **Definition B.15**

L'application $\langle \bullet, \bullet \rangle : \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}$ définie pour tout $(\mathbf{u}, \mathbf{v}) \in \mathbb{K}^n \times \mathbb{K}^n$ par

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^t \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v}^t \cdot \mathbf{u} = \sum_{i=1}^n u_i v_i, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{R} \quad (\text{B.4})$$

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^* \cdot \mathbf{v} = \overline{\mathbf{v}^* \cdot \mathbf{u}} = \overline{\langle \mathbf{v}, \mathbf{u} \rangle} = \sum_{i=1}^n \overline{u_i} v_i, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{C} \quad (\text{B.5})$$

est appelée **produit scalaire** euclidien si $\mathbb{K} = \mathbb{R}$, hermitien^a si $\mathbb{K} = \mathbb{C}$. Pour rappeler la dimension de l'espace, on écrit

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_n.$$

^aLa convention choisie pour le produit scalaire hermitien étant ici : linéarité à droite et semi-linéarité à gauche. Il est aussi possible de définir le produit scalaire hermitien par le complexe conjugué de (B.5) :

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{v}^* \cdot \mathbf{u} = \sum_{i=1}^n u_i \overline{v_i}.$$

Dans ce cas le produit scalaire est une forme sesquilinéaire à droite.

♥ **Definition B.16**

Soit V est un espace vectoriel muni d'un produit scalaire.

- ◊ Deux **vecteurs \mathbf{u} et \mathbf{v}** sont **orthogonaux** si $\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 0$.
- ◊ Un **vecteur \mathbf{v}** est **orthogonal à une partie U** de V si

$$\forall \mathbf{u} \in U, \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 0.$$

On note $\mathbf{v} \perp U$.

◊ Un ensemble de vecteurs $\{v_1, v_2, \dots, v_k\}$ de l'espace V est dit **orthonormal** si

$$\langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}, \quad \forall (i, j) \in \llbracket 1, k \rrbracket^2$$

où δ_{ij} est le **symbole de Kronecker** : $\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j, \\ 0 & \text{si } i \neq j. \end{cases}$

Definition B.17

Le vecteur nul de K^n est représenté par 0_n ou 0 lorsqu'il n'y a pas d'ambiguïté.

Definition B.18

Soit $u \in K^n$ non nul. On définit l'**opérateur de projection sur u** par

$$\text{proj}_u(v) = \frac{\langle u, v \rangle}{\langle u, u \rangle} u = \frac{1}{\langle u, u \rangle} uu^*v, \quad \forall v \in K^n. \tag{B.6}$$

La matrice $P_u = uu^*$ s'appelle la matrice de la projection orthogonale suivant le vecteur u .

Proposition B.19: Procédé de Gram-Schmidt

Soit $\{v_i\}_{i \in \llbracket 1, m \rrbracket}$ une base de K^n . On construit successivement les vecteurs u_i

$$u_i = v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \text{proj}_{u_k}(v_i) = v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \frac{\langle u_k, v_i \rangle}{\langle u_k, u_k \rangle} u_k, \quad \forall i \in \llbracket 1, m \rrbracket.$$

Ils forment une **base orthogonale** de K^n et $\text{Vect}(u_1, \dots, u_i) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_i)$, $\forall i \in \llbracket 1, m \rrbracket$ (voir Exercice B.3.5, page 215).

Pour construire une **base orthonormale** $\{z_i\}_{i \in \llbracket 1, m \rrbracket}$, il suffit de normaliser les vecteurs de la base orthogonale:

$$z_i = \frac{u_i}{\langle u_i, u_i \rangle^{1/2}}, \quad \forall i \in \llbracket 1, m \rrbracket.$$

B.2.2 Matrices

Généralités

Une matrice à m lignes et n colonnes est appelée **matrice de type (m, n)** , et on note $\mathcal{M}_{m,n}(K)$, ou simplement $\mathcal{M}_{m,n}$, l'espace vectoriel sur le corps K formé par les matrices de type (m, n) à éléments dans K .

Une matrice $A \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$ d'éléments $A_{ij} \in K$ est notée

$$A = (A_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n},$$

le premier indice i correspond aux lignes et le second j aux colonnes. On désigne par $(A)_{ij}$ l'élément de la $i^{\text{ème}}$ ligne et de la $j^{\text{ème}}$ colonne. On peut aussi le noter $A_{i,j}$.

Definition B.20

La matrice nulle de $\mathcal{M}_{m,n}(K)$ est représentée par $0_{m,n}$ ou 0 lorsqu'il n'y a pas d'ambiguïté. Si $m = n$ on peut aussi noter 0_n cette matrice.

B. Annexes

B.2. Algèbre linéaire

B. Annexes

B.2. Algèbre linéaire

Definition B.21

◊ Soit une matrice $A \in \mathcal{M}_{m,n}(C)$, on note $A^* \in \mathcal{M}_{n,m}(C)$ la **matrice adjointe** de la matrice A , définie de façon unique par

$$\langle Au, v \rangle_m = \langle u, A^*v \rangle_n, \quad \forall u \in C^m, \quad \forall v \in C^n$$

qui entraine $(A^*)_{ij} = \overline{A_{ji}}$.

◊ Soit une matrice $A \in \mathcal{M}_{m,n}(R)$, on note $A^t \in \mathcal{M}_{n,m}(R)$ la **matrice transposée** de la matrice A , définie de façon unique par

$$\langle Au, v \rangle_m = \langle u, A^tv \rangle_n, \quad \forall u \in R^m, \quad \forall v \in R^n$$

qui entraine $(A^t)_{ij} = A_{ji}$.

Definition B.22

Si $A \in \mathcal{M}_{m,p}(K)$ et $B \in \mathcal{M}_{p,n}(K)$, leur **produit** $AB \in \mathcal{M}_{m,n}(K)$ est défini par

$$(AB)_{ij} = \sum_{k=1}^p A_{ik}B_{kj}, \quad \forall i \in \llbracket 1, m \rrbracket, \quad \forall j \in \llbracket 1, n \rrbracket. \tag{B.7}$$

Exercice B.2.1: résultats à savoir

Soient $A \in \mathcal{M}_{m,p}(K)$ et $B \in \mathcal{M}_{p,n}(K)$, montrer que

$$(AB)^t = B^tA^t, \quad \text{si } K = R, \tag{B.8}$$

$$(AB)^* = B^*A^*, \quad \text{si } K = C \tag{B.9}$$

Les matrices considérées jusqu'à la fin de ce paragraphe sont carrées.

Definition B.23

Si $A \in \mathcal{M}_n$ alors les éléments $A_{ii} = (A)_{ii}$ sont appelés **éléments diagonaux** et les éléments $A_{ii} = (A)_{ij}, i \neq j$ sont appelés **éléments hors-diagonaux**.

Definition B.24

On appelle **matrice identité** de \mathcal{M}_n la matrice dont les éléments diagonaux sont tous égaux à 1 et les éléments hors-diagonaux nulles. On la note I ou encore I_n et on a

$$(I)_{i,j} = \delta_{ij}, \quad \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2.$$

Definition B.25

Une matrice $A \in \mathcal{M}_n(K)$ est **inversible** ou **régulière** s'il existe une matrice $B \in \mathcal{M}_n(K)$ vérifiant

$$AB = BA = I \tag{B.10}$$

Dans le cas contraire, on dit que la matrice A est **singulière** ou **non inversible**.

On peut noter que la matrice B est unique. En effet, soient B_1 et B_2 vérifiant (B.10). On a alors $AB_2 = I$ et donc $B_1(AB_2) = B_1$. On a aussi $B_1A = I$ et donc $(B_1A)B_2 = B_2$. Le produit des matrices étant associatif on a $B_1(AB_2) = (B_1A)B_2$ et donc $B_1 = B_2$.

♥ Définition B.26

Soit $A \in \mathcal{M}_n$ une matrice inversible. On note $A^{-1} \in \mathcal{M}_n$ l'unique matrice vérifiant

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I. \tag{B.11}$$

Cette matrice est appelée **matrice inverse** de A .

♥ Définition B.27

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

- ◊ On note $\ker(A) = \{v \in \mathbb{K}^n ; Av = 0\}$ le **noyau** de A .
- ◊ On note $\text{im}(A) = \{Av \in \mathbb{K}^m ; v \in \mathbb{K}^n\}$ l'**image** de A .
- ◊ On note $\text{rank}(A) \stackrel{\text{def}}{=} \dim(\text{im}(A))$ le **rang** de A .

📖 Théorème B.28: (théorème du rang)

Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$. On a

$$\text{rank}(A) + \dim(\ker(A)) = n$$

📖 Proposition B.29

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Les propriétés suivantes sont équivalentes

1. A est inversible,
2. $\text{rank}(A) = n$,
3. $x \in \mathbb{K}^n, Ax = 0 \Rightarrow x = 0$, (i.e. $\ker A = \{0\}$)
4. $\det(A) \neq 0$,
5. toutes les valeurs propres de A sont non nulles,
6. il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que $AB = I$,
7. il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que $BA = I$.

📖 Exercice B.2.2: résultats à savoir

Soient $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ inversibles. Montrer que AB inversible et

$$(A^t)^{-1} = (A^{-1})^t, \text{ si } \mathbb{K} = \mathbb{R}, \tag{B.12}$$

$$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*, \text{ si } \mathbb{K} = \mathbb{C}. \tag{B.13}$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \tag{B.14}$$

$$(A^{-1})^{-1} = A \tag{B.15}$$

♥ Définition B.30

Une matrice **carrée** A est :

- ◊ **symétrique** si A est réelle et $A = A^t$,
- ◊ **hermitienne** si $A = A^*$,

B. Annexes
B.2. Algèbre linéaire
B.2.2 Matrices

- ◊ **normale** si $AA^* = A^*A$,
- ◊ **orthogonale** si A est réelle et $AA^t = A^tA = I$,
- ◊ **unitaire** si $AA^* = A^*A = I$,

📖 Proposition B.31

- une matrice symétrique ou hermitienne est nécessairement normale.
- une matrice orthogonale (resp. unitaire) est nécessairement normale et inversible d'inverse A^t (resp. A^*).

♥ Définition B.32

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$ une matrice **hermitienne**.

- ◊ Elle est **définie positive** si $\langle Au, u \rangle > 0, \forall u \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ (B.16)
- ◊ Elle est **semi définie positive** si $\langle Au, u \rangle \geq 0, \forall u \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ (B.17)

📖 Exercice B.2.3

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

- Q. 1** Que peut-on dire de la matrice AA^* ? Et si la matrice A est inversible?
- Q. 2** Proposer une technique permettant de générer une matrice hermitienne semi-définie positive à partir d'une matrice aléatoire quelconque.
- Q. 3** Proposer une technique permettant de générer une matrice hermitienne définie positive à partir d'une matrice triangulaire inférieure inversible aléatoire.

♥ Définition B.33

Soit $A \in \mathcal{M}_n$. La trace d'une matrice carrée $A = (a_{ij})$ est définie par

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

♥ Définition B.34

Soit \mathcal{T}_n le **groupe des permutations** de l'ensemble $\{1, 2, \dots, n\}$. A tout élément $\sigma \in \mathcal{T}_n$, on associe la **matrice de permutation** de $\mathbb{P}_\sigma \in \mathcal{M}_n$ est définie par

$$(\mathbb{P}_\sigma)_{i,j} = \delta_{i\sigma(j)}.$$

📖 Exercice B.2.4: résultats à savoir

Montrer qu'une matrice de permutation est orthogonale.

♥ **Definition B.35**

Soient $\mathbb{A} = (A_{i,j})_{i,j=1}^n \in \mathcal{M}_n$ et \mathcal{T}_n le **groupe des permutations** de l'ensemble $\{1, 2, \dots, n\}$. Le **déterminant** d'une matrice \mathbb{A} est défini par

$$\det(\mathbb{A}) = \sum_{\sigma \in \mathcal{T}_n} \varepsilon_\sigma \prod_{j=1}^n A_{\sigma(j),j}$$

où ε_σ désigne la signature de la permutation σ .

📖 **Proposition B.36: Méthode de Laplace ou des cofacteurs**

Soit $\mathbb{A} = (A_{i,j})_{i,j=1}^n \in \mathcal{M}_n$. On note $\mathbb{A}^{[i,j]} \in \mathcal{M}_{n-1}$ la matrice obtenue en supprimant la ligne i et la colonne j de \mathbb{A} . On a alors le **développement par rapport à la ligne** $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

$$\det(\mathbb{A}) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} \det(\mathbb{A}^{[i,j]}), \tag{B.18}$$

et le **développement par rapport à la colonne** $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$

$$\det(\mathbb{A}) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} \det(\mathbb{A}^{[i,j]}). \tag{B.19}$$

Le terme $(-1)^{i+j} \det(\mathbb{A}^{[i,j]})$ est appelé le **cofacteur** du terme $A_{i,j}$.

♥ **Definition B.37**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On dit que $\lambda \in \mathbb{C}$ est **valeur propre** de \mathbb{A} s'il existe $\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$ **non nul** tel que

$$\mathbb{A}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}. \tag{B.20}$$

Le vecteur \mathbf{u} est appelé **vecteur propre** associé à la valeur propre λ . Le couple (λ, \mathbf{u}) est appelé **élément propre** de \mathbb{A} .

♥ **Definition B.38**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Soit $\lambda \in \mathbb{C}$ une valeur propre de \mathbb{A} . Le sous-espace

$$E_\lambda = \{\mathbf{u} \in \mathbb{C}^n : \mathbb{A}\mathbf{u} = \lambda\mathbf{u}\} = \ker(\mathbb{A} - \lambda\mathbb{I}) \tag{B.21}$$

est appelé **sous-espace propre** associé à la valeur propre λ . La dimension de E_λ est appelée **multiplicité géométrique** de la valeur propre λ .

♥ **Definition B.39**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Le polynôme de degré n défini par

$$\mathcal{P}_\mathbb{A}(\lambda) = \det(\mathbb{A} - \lambda\mathbb{I}) \tag{B.22}$$

est appelé **polynôme caractéristique** de la matrice \mathbb{A} .

B. Annexes
B.2. Algèbre linéaire
B.2.2 Matrices

B. Annexes
B.2. Algèbre linéaire
B.2.2 Matrices

📖 **Proposition B.40**

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

- ◊ Les racines complexes du polynôme caractéristique $\mathcal{P}_\mathbb{A}$ sont les valeurs propres de la matrice \mathbb{A} .
- ◊ Si la racine λ de $\mathcal{P}_\mathbb{A}$ est de multiplicité k , on dit que la valeur propre λ est de **multiplicité algébrique** k .
- ◊ La matrice \mathbb{A} possède n valeurs propres distinctes ou non.

♥ **Definition B.41**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On note $\lambda_i(\mathbb{A})$, $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, les n valeurs propres de \mathbb{A} . Le **spectre** de la matrice \mathbb{A} est le sous-ensemble

$$\text{Sp}(\mathbb{A}) = \bigcup_{i=1}^n \{\lambda_i(\mathbb{A})\} \tag{B.23}$$

du plan complexe.

📖 **Proposition B.42**

Soient $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n$ et $\mathbb{B} \in \mathcal{M}_n$. On a les relations suivantes

$$\text{tr}(\mathbb{A}) = \sum_{i=1}^n \lambda_i(\mathbb{A}), \tag{B.24}$$

$$\det(\mathbb{A}) = \prod_{i=1}^n \lambda_i(\mathbb{A}), \tag{B.25}$$

$$\text{tr}(\mathbb{A}\mathbb{B}) = \text{tr}(\mathbb{B}\mathbb{A}), \tag{B.26}$$

$$\text{tr}(\mathbb{A} + \mathbb{B}) = \text{tr} \mathbb{A} + \text{tr} \mathbb{B}, \tag{B.27}$$

$$\det(\mathbb{A}\mathbb{B}) = \frac{\det(\mathbb{A}) \det(\mathbb{B})}{\det(\mathbb{A})}, \tag{B.28}$$

$$\det(\mathbb{A}^*) = \det(\mathbb{A}). \tag{B.29}$$

♥ **Definition B.43**

Le **rayon spectral** d'une matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n$ est le nombre ≥ 0 défini par

$$\rho(\mathbb{A}) = \max\{|\lambda_i(\mathbb{A})|; i \in \llbracket 1, n \rrbracket\}$$

Matrices particulières

♥ **Definition B.44**

Une matrice carrée $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n$ est :

- ◊ **diagonale** si $a_{ij} = 0$ pour $i \neq j$,
- ◊ **triangulaire supérieure** si $a_{ij} = 0$ pour $i > j$,
- ◊ **triangulaire inférieure** si $a_{ij} = 0$ pour $i < j$,
- ◊ **triangulaire** si elle est triangulaire supérieure ou triangulaire inférieure

◊ à diagonale dominante si

$$|a_{ii}| \geq \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \forall i \in [1, n], \tag{B.30}$$

◊ à diagonale strictement dominante si

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \forall i \in [1, n]. \tag{B.31}$$

 **Proposition B.45**

Soient A et B deux matrices de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ triangulaires inférieures (resp. triangulaires supérieures). Alors la matrice AB est aussi triangulaire inférieure (resp. triangulaire supérieure). De plus on a

$$(AB)_{i,i} = A_{i,i}B_{i,i}, \forall i \in [1, n].$$

Preuve. (voir Exercice B.3.2, page 214) □

 **Proposition B.46**

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ une matrice triangulaire inférieure (resp. triangulaire supérieure).

1. A est inversible si et seulement si ses éléments diagonaux sont tous non nuls (i.e. $A_{i,i} \neq 0, \forall i \in [1, n]$).
2. Si A est inversible alors son inverse est triangulaire inférieure (resp. triangulaire supérieure) et

$$(A^{-1})_{i,i} = \frac{1}{(A)_{i,i}}$$

Preuve. (voir Exercice B.3.10, page 220) □

 **Definition B.47**

On appelle **matrice bande** une matrice A telle que $a_{ij} \neq 0$ pour $|j - i| \leq c$. c est la **demi largeur de bande**.

Lorsque $c = 1$, la matrice est dite **tridiagonale**. Lorsque $c = 2$, la matrice est dite **pentadiagonale**.

 **Definition B.48**

On appelle **sous-matrice** d'une matrice donnée, la matrice obtenue en supprimant certaines lignes et certaines colonnes. En particulier, si on supprime les $(n - k)$ dernières lignes et colonnes d'une matrice carrée A d'ordre n , on obtient la **sous matrice principale** d'ordre k .

 **Definition B.49**

On appelle **matrice bloc** une matrice $A \in \mathcal{M}_{N,M}$ écrite sous la forme

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & \cdots & A_{1,q} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{p,1} & \cdots & A_{p,q} \end{pmatrix}$$

où $\forall i \in [1, p], \forall j \in [1, q], A_{i,j}$ est une matrice de \mathcal{M}_{n_i, m_j} . On a $N = \sum_{i=1}^p n_i$ et $M = \sum_{j=1}^q m_j$.

On dit que A est une matrice **bloc-carrée** si $p = q$ et si tous les blocs diagonaux sont des matrices carrées.

 **Propriété B.50: Multiplication de matrices blocs**

Soient $A \in \mathcal{M}_{N,M}$ et $B \in \mathcal{M}_{M,S}$. Le produit $P = AB \in \mathcal{M}_{N,S}$ peut s'écrire sous forme bloc si les matrices A et B sont *compatibles par blocs* : il faut que le nombre de blocs colonne de A soit égale au nombre de blocs ligne de B avec correspondance des dimensions.

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & \cdots & A_{1,q} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{p,1} & \cdots & A_{p,q} \end{pmatrix} \text{ et } B = \begin{pmatrix} B_{1,1} & \cdots & B_{1,r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{q,1} & \cdots & B_{q,r} \end{pmatrix}$$

avec $A_{i,k} \in \mathcal{M}_{n_i, m_k}$ et $B_{k,j} \in \mathcal{M}_{m_k, s_j}$ pour tout $i \in [1, p], k \in [1, q]$ et $j \in [1, r]$. La matrice produit P s'écrit alors sous la forme bloc

$$P = \begin{pmatrix} P_{1,1} & \cdots & P_{1,r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ P_{p,1} & \cdots & P_{p,r} \end{pmatrix}$$

avec $\forall i \in [1, p], \forall j \in [1, r] P_{i,j} \in \mathcal{M}_{n_i, s_j}$ et

$$P_{i,j} = \sum_{k=1}^q A_{i,k}B_{k,j}.$$

 **Definition B.51**

On dit qu'une matrice bloc-carrée A est **triangulaire inférieure** (resp. **supérieure**) **par blocs** si elle peut s'écrire sous la forme d'une matrice bloc avec les sous matrices $A_{i,j} = 0$ pour $i < j$ (resp. $i > j$). Elle s'écrit donc sous la forme

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ A_{n,1} & \cdots & \cdots & A_{n,n} \end{pmatrix} \text{ (resp. } A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & \cdots & \cdots & A_{n,1} \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} \text{).$$

 **Definition B.52**

On dit qu'une matrice bloc-carrée A est **diagonale par blocs** ou **bloc-diagonale** si elle peut s'écrire sous la forme d'une matrice bloc avec les sous matrices $A_{i,j} = 0$ pour $i \neq j$. Elle s'écrit donc sous la forme

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix}$$

 **Proposition B.53**

Soit A une matrice bloc-carré décomposée en $n \times n$ blocs. Si A est **bloc-diagonale** ou **triangulaire par blocs** alors son déterminant est le produit des déterminant des blocs diagonaux :

$$\det A = \prod_{i=1}^n \det A_{i,i} \tag{B.32}$$

 **Proposition B.54**

Soit A une matrice bloc-carré **inversible** décomposée en $n \times n$ blocs.

- Si A est **bloc-diagonale** alors son inverse (décomposée en $n \times n$ blocs) est aussi **bloc-diagonale**.
- Si A est **triangulaire inférieure par blocs** (resp. supérieure) alors son inverse (décomposée en $n \times n$ blocs) est aussi **triangulaire inférieure par blocs** (resp. supérieure).

Dans ces deux cas les blocs diagonaux de la matrice inverse sont les inverses des blocs diagonaux de A . On a donc

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} \text{ et } A^{-1} = \begin{pmatrix} A_{1,1}^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & A_{n,n}^{-1} \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ A_{n,1} & \dots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} \text{ et } A^{-1} = \begin{pmatrix} A_{1,1}^{-1} & 0 & \dots & 0 \\ \bullet & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ \bullet & \dots & \bullet & A_{n,n}^{-1} \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & \dots & \dots & A_{n,1} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & A_{n,n} \end{pmatrix} \text{ et } A^{-1} = \begin{pmatrix} A_{1,1}^{-1} & \bullet & \dots & \bullet \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & A_{n,n}^{-1} \end{pmatrix}$$

B.2.3 Normes vectorielles et normes matricielles

 **Definition B.55**

Une **norme** sur un espace vectoriel V est une application $\|\bullet\| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$ qui vérifie les propriétés suivantes

- ◊ $\|\mathbf{v}\| = 0 \iff \mathbf{v} = 0$,
- ◊ $\|\alpha\mathbf{v}\| = |\alpha| \|\mathbf{v}\|, \forall \alpha \in \mathbb{K}, \forall \mathbf{v} \in V$,
- ◊ $\|\mathbf{u} + \mathbf{v}\| \leq \|\mathbf{u}\| + \|\mathbf{v}\|, \forall (\mathbf{u}, \mathbf{v}) \in V^2$ (inégalité triangulaire).

Une norme sur V est également appelée **norme vectorielle**. On appelle **espace vectoriel normé** un espace vectoriel muni d'une norme.

B. Annexes
B.2.3 Normes vectorielles et normes matricielles
B. Annexes
B.2.3 Normes vectorielles et normes matricielles

B.2. Algèbre linéaire

B.2. Algèbre linéaire

Les trois normes suivantes sont les plus couramment utilisées :

$$\begin{aligned} \|\mathbf{v}\|_1 &= \sum_{i=1}^n |v_i| \\ \|\mathbf{v}\|_2 &= \left(\sum_{i=1}^n |v_i|^2 \right)^{1/2} \\ \|\mathbf{v}\|_\infty &= \max_i |v_i|. \end{aligned}$$

 **Théorème B.56**

Soit V un espace de dimension finie. Pour tout nombre réel $p \geq 1$, l'application $\|\bullet\|_p$ définie par

$$\|\mathbf{v}\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |v_i|^p \right)^{1/p}$$

est une norme.

 **Proposition B.57**

Pour $p > 1$ et $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$, on a $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n$

$$\sum_{i=1}^n |u_i v_i| \leq \left(\sum_{i=1}^n |u_i|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n |v_i|^q \right)^{1/q} = \|\mathbf{u}\|_p \|\mathbf{v}\|_q. \tag{B.33}$$

Cette inégalité s'appelle l'**inégalité de Hölder**.

 **Definition B.58**

Deux **normes** $\|\bullet\|$ et $\|\bullet\|'$, définies sur un même espace vectoriel V , sont **équivalentes** s'il existe deux constantes C et C' telles que

$$\|\mathbf{v}\|' \leq C \|\mathbf{v}\| \text{ et } \|\mathbf{v}\| \leq C' \|\mathbf{v}\|' \text{ pour tout } \mathbf{v} \in V. \tag{B.34}$$

 **Proposition B.59**

Sur un espace vectoriel de dimension finie toutes les normes sont équivalentes.

 **Definition B.60**

Une **norme matricielle** sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est une application $\|\bullet\| : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{R}^+$ vérifiant

1. $\|A\| = 0 \iff A = 0$,
2. $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|, \forall \alpha \in \mathbb{K}, \forall A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$,
3. $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|, \forall (A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$ (inégalité triangulaire)
4. $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|, \forall (A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$

 **Proposition B.61**

Etant donné une norme vectorielle $\|\bullet\|$ sur \mathbb{K}^n , l'application $\|\bullet\|_s : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{R}^+$ définie par

$$\|\mathbb{A}\|_s = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \mathbf{v} \neq \mathbf{0}}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|}{\|\mathbf{v}\|} = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \|\mathbf{v}\| \leq 1}} \|\mathbb{A}\mathbf{v}\| = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \|\mathbf{v}\|=1}} \|\mathbb{A}\mathbf{v}\|, \quad (\text{B.35})$$

est une norme matricielle, appelée **norme matricielle subordonnée** (à la norme vectorielle donnée).

De plus

$$\|\mathbb{A}\mathbf{v}\| \leq \|\mathbb{A}\|_s \|\mathbf{v}\| \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \quad (\text{B.36})$$

et la norme $\|\mathbb{A}\|$ peut se définir aussi par

$$\|\mathbb{A}\|_s = \inf \{ \alpha \in \mathbb{R} : \|\mathbb{A}\mathbf{v}\| \leq \alpha \|\mathbf{v}\|, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \}. \quad (\text{B.37})$$

Il existe au moins un vecteur $\mathbf{u} \in \mathbb{K}^n$ tel que

$$\mathbf{u} \neq \mathbf{0} \text{ et } \|\mathbb{A}\mathbf{u}\| = \|\mathbb{A}\|_s \|\mathbf{u}\|. \quad (\text{B.38})$$

Enfin une norme subordonnée vérifie toujours

$$\|\mathbb{I}\|_s = 1 \quad (\text{B.39})$$

 **Théorème B.62**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$. On a

$$\|\mathbb{A}\|_1 \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq \mathbf{0}}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_1}{\|\mathbf{v}\|_1} = \max_{j \in [1, n]} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad (\text{B.40})$$

$$\|\mathbb{A}\|_2 \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq \mathbf{0}}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_2}{\|\mathbf{v}\|_2} = \sqrt{\rho(\mathbb{A}^* \mathbb{A})} = \sqrt{\rho(\mathbb{A} \mathbb{A}^*)} = \|\mathbb{A}^*\|_2 \quad (\text{B.41})$$

$$\|\mathbb{A}\|_\infty \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq \mathbf{0}}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_\infty}{\|\mathbf{v}\|_\infty} = \max_{i \in [1, n]} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (\text{B.42})$$

La norme $\|\bullet\|_2$ est invariante par transformation unitaire :

$$\mathbb{U}\mathbb{U}^* = \mathbb{I} \implies \|\mathbb{A}\|_2 = \|\mathbb{A}\mathbb{U}\|_2 = \|\mathbb{U}\mathbb{A}\|_2 = \|\mathbb{U}^* \mathbb{A}\mathbb{U}\|_2. \quad (\text{B.43})$$

Par ailleurs, si la matrice \mathbb{A} est normale :

$$\mathbb{A}\mathbb{A}^* = \mathbb{A}^* \mathbb{A} \implies \|\mathbb{A}\|_2 = \rho(\mathbb{A}). \quad (\text{B.44})$$

 **Proposition B.63**

1. Si une matrice \mathbb{A} est hermitienne, ou symétrique (donc normale), on a $\|\mathbb{A}\|_2 = \rho(\mathbb{A})$.
2. Si une matrice \mathbb{A} est unitaire, ou orthogonale (donc normale), on a $\|\mathbb{A}\|_2 = 1$.

 **Théorème B.64**

1. Soit \mathbb{A} une matrice carrée quelconque et $\|\bullet\|$ une norme matricielle subordonnée ou non, quel-

conque. Alors

$$\rho(\mathbb{A}) \leq \|\mathbb{A}\|. \quad (\text{B.45})$$

2. Etant donné une matrice \mathbb{A} et un nombre $\varepsilon > 0$, il existe au moins une norme matricielle subordonnée telle que

$$\|\mathbb{A}\| \leq \rho(\mathbb{A}) + \varepsilon. \quad (\text{B.46})$$

 **Théorème B.65**

L'application $\|\bullet\|_E : \mathcal{M}_n \rightarrow \mathbb{R}^+$ définie par

$$\|\mathbb{A}\|_E = \left(\sum_{(i,j) \in [1, n]^2} |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} = \sqrt{\text{tr}(\mathbb{A}^* \mathbb{A})}, \quad (\text{B.47})$$

pour toute matrice $\mathbb{A} = (a_{ij})$ d'ordre n , est une norme matricielle non subordonnée (pour $n \geq 2$), invariante par transformation unitaire et qui vérifie

$$\|\mathbb{A}\|_2 \leq \|\mathbb{A}\|_E \leq \sqrt{n} \|\mathbb{A}\|_2, \quad \forall \mathbb{A} \in \mathcal{M}_n. \quad (\text{B.48})$$

De plus $\|\mathbb{I}\|_E = \sqrt{n}$.

 **Théorème B.66**

1. Soit $\|\bullet\|$ une norme matricielle subordonnée, et \mathbb{B} une matrice vérifiant

$$\|\mathbb{B}\| < 1.$$

Alors la matrice $(\mathbb{I} + \mathbb{B})$ est inversible, et

$$\|(\mathbb{I} + \mathbb{B})^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|\mathbb{B}\|}.$$

2. Si une matrice de la forme $(\mathbb{I} + \mathbb{B})$ est singulière, alors nécessairement

$$\|\mathbb{B}\| \geq 1$$

pour toute norme matricielle, subordonnée ou non.

B.2.4 Réduction des matrices

 **Definition B.67**

Soit $A : V \rightarrow V$ une application linéaire, représenté par une matrice carrée $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n$ relativement à une base $\{\mathbf{e}_i\}_{i \in [1, n]}$. Relativement à une autre base $\{\mathbf{f}_i\}_{i \in [1, n]}$, la même application est représentée par la matrice

$$\mathbb{B} = \mathbb{P}^{-1} \mathbb{A} \mathbb{P} \quad (\text{B.49})$$

où \mathbb{P} est la matrice inversible dont le j -ème vecteur colonne est formé des composantes du vecteur \mathbf{f}_j dans la base $\{\mathbf{e}_i\}_{i \in [1, n]}$:

$$\mathbb{P} = \begin{pmatrix} \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_1 \rangle & \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_2 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_n \rangle \\ \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{f}_1 \rangle & \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{f}_2 \rangle & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \langle \mathbf{e}_{n-1}, \mathbf{f}_n \rangle \\ \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_{n-1} \rangle & \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_n \rangle \end{pmatrix} \quad (\text{B.50})$$

La matrice \mathbb{P} est appelée **matrice de passage de la base** $\{e_i\}_{i \in [1, n]}$ **dans le base** $\{f_i\}_{i \in [1, n]}$.

 **Definition B.68**

On dit que la matrice carrée \mathbb{A} est diagonalisable s'il existe une matrice inversible \mathbb{P} telle que la matrice $\mathbb{P}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{P}$ soit diagonale.

Remarque B.69 On notera que, dans le cas où $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n$ est diagonalisable, les éléments diagonaux de la matrice $\mathbb{P}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{P}$ sont les valeurs propres $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ de la matrice \mathbb{A} , et que le j -ème vecteur colonne \mathbf{p}_j de la matrice \mathbb{P} est formé des composantes, dans la même base que \mathbb{A} , d'un vecteur propre associé à la valeur propre λ_j . On a

$$\mathbb{P}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{P} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \iff \mathbb{A}\mathbf{p}_j = \lambda_j\mathbf{p}_j, \forall j \in [1, n]. \quad (\text{B.51})$$

C'est à dire qu'une matrice est diagonalisable si, et seulement si, il existe une base de vecteurs propres.

 **Théorème B.70**

1. Etant donnée une matrice **carrée** \mathbb{A} , il existe une matrice **unitaire** \mathbb{U} telle que la matrice $\mathbb{U}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{U}$ soit **triangulaire**.
2. Etant donnée une matrice **normale** \mathbb{A} , il existe une matrice **unitaire** \mathbb{U} telle que la matrice $\mathbb{U}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{U}$ soit **diagonale**.
3. Etant donnée une matrice **symétrique** \mathbb{A} , il existe une matrice **orthogonale** \mathbb{O} telle que la matrice $\mathbb{O}^{-1}\mathbb{A}\mathbb{O}$ soit **diagonale**.

B.2.5 Suites de vecteurs et de matrices

 **Definition B.71**

Soit V un espace vectoriel muni d'une norme $\|\bullet\|$, on dit qu'une suite (\mathbf{v}_k) d'éléments de V **converge vers un élément** $\mathbf{v} \in V$, si

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{v}_k - \mathbf{v}\| = 0$$

et on écrit

$$\mathbf{v} = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{v}_k.$$

 **Théorème B.72**

Soit \mathbb{B} une matrice carrée. Les conditions suivantes sont équivalentes :

1. $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{B}^k = 0$,
2. $\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{B}^k \mathbf{v} = 0$ pour tout vecteur \mathbf{v} ,
3. $\rho(\mathbb{B}) < 1$,
4. $\|\mathbb{B}\| < 1$ pour au moins une norme matricielle subordonnée $\|\bullet\|$.

 **Théorème B.73**

Soit \mathbb{B} une matrice carrée, et $\|\bullet\|$ une norme matricielle quelconque. Alors

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbb{B}^k\|^{1/k} = \rho(\mathbb{B}).$$

B.3 Recueil d'exercices

B.3.1 Algèbre linéaire

Sur les matrices

 **Exercice B.3.1**

Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_{m, n}(\mathbb{R})$ et $\mathbb{B} \in \mathcal{M}_{n, m}(\mathbb{R})$ telles que

$$\langle \mathbb{A}\mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_m = \langle \mathbf{u}, \mathbb{B}\mathbf{v} \rangle_n, \forall \mathbf{u} \in \mathbb{R}^m, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n.$$

Exprimer les éléments de la matrice \mathbb{B} en fonction de ceux de la matrice \mathbb{A} .

 **Exercice B.3.2**

Soient \mathbb{A} et \mathbb{B} deux matrices triangulaires supérieures de \mathcal{M}_n . Soient \mathbb{E} et \mathbb{F} deux matrices triangulaires inférieures de \mathcal{M}_n .

Q. 1 1. Que peut-on dire des matrices \mathbb{A}^* et $(\mathbb{A}^*)^*$?

2. Montrer que $\mathbb{C} = \mathbb{A}\mathbb{B}$ est triangulaire supérieure et que $C_{i,i} = A_{i,i}B_{i,i}, \forall i \in [1, n]$.

3. Montrer que $\mathbb{G} = \mathbb{E}\mathbb{F}$ est triangulaire inférieure et que $G_{i,i} = E_{i,i}F_{i,i}, \forall i \in [1, n]$.

4. Que peut-on dire des matrices $\mathbb{A}\mathbb{E}$ et $\mathbb{E}\mathbb{A}$?

Q. 2 1. Calculer $\det(\mathbb{A})$.

2. Déterminer les valeurs propres de \mathbb{A} .

3. Que peut-on dire si les éléments diagonaux de \mathbb{A} sont tous distincts ?

Q. 3 Soit \mathbb{D} la matrice définie par

$$\mathbb{D} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

1. La matrice \mathbb{D} est-elle inversible? Si oui calculer son inverse.

2. Pour chacune des valeurs propres, déterminer l'espace propre associé.

3. La matrice \mathbb{D} est-elle diagonalisable? Justifier.

 **Exercice B.3.3**

Q. 1 Soit $\mathbb{T} \in \mathcal{M}_{n, n}(\mathbb{C})$ une matrice triangulaire supérieure. Montrer que si \mathbb{T} est une matrice normale alors elle est diagonale.

Q. 2 Montrer que $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_{n, n}(\mathbb{C})$ est une matrice normale si et seulement si il existe $\mathbb{U} \in \mathcal{M}_{n, n}(\mathbb{C})$ unitaire et $\mathbb{D} \in \mathcal{M}_{n, n}(\mathbb{C})$ diagonale telle que $\mathbb{A} = \mathbb{U}\mathbb{D}\mathbb{U}^*$.

Q. 3 En déduire qu'une matrice normale est diagonalisable et que ses vecteurs propres sont orthog-