

B.2 Algèbre linéaire

NOTE

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

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

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

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

- Définition B.2.1.**
- 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} .

Définition B.2.2. 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

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^t \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v}^t \cdot \mathbf{u} = \sum_{i=1}^n u_i v_i, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{R} \tag{B.12}$$

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^* \cdot \mathbf{v} = \overline{\mathbf{v}^* \cdot \mathbf{u}} = \overline{\langle \mathbf{v}, \mathbf{u} \rangle} = \sum_{i=1}^n \overline{u_i} v_i, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{C} \tag{B.13}$$

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.13) :

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

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

Définition B.2.3. 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 $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_k\}$ de l'espace V est dit **orthonormal** si

$$\langle \mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j \rangle = \delta_{i,j}, \quad \forall (i, j) \in \llbracket 1, k \rrbracket^2$$

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

Définition B.2.4. Le vecteur nul de \mathbb{K}^n est représenté par $\mathbf{0}_n$ ou $\mathbf{0}$ lorsqu'il n'y a pas d'ambiguïté.

Définition B.2.5. Soit $\mathbf{u} \in \mathbb{K}^n$ non nul. On définit l'**opérateur de projection** sur \mathbf{u} par

$$\text{proj}_{\mathbf{u}}(\mathbf{v}) = \frac{\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle}{\langle \mathbf{u}, \mathbf{u} \rangle} \mathbf{u} = \frac{1}{\langle \mathbf{u}, \mathbf{u} \rangle} \mathbf{u} \mathbf{u}^* \mathbf{v}, \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n. \tag{B.14}$$

La matrice $\mathbb{P}_{\mathbf{u}} = \mathbf{u} \mathbf{u}^*$ s'appelle la **matrice de la projection orthogonale** suivant le vecteur \mathbf{u} .

Proposition B.2.1 (Procédé de Gram-Schmidt). Soit $\{\mathbf{v}_i\}_{i \in \llbracket 1, n \rrbracket}$ une base de \mathbb{K}^n . On construit successivement les vecteurs \mathbf{u}_i

$$\mathbf{u}_i = \mathbf{v}_i - \sum_{k=1}^{i-1} \text{proj}_{\mathbf{u}_k}(\mathbf{v}_i) = \mathbf{v}_i - \sum_{k=1}^{i-1} \frac{\langle \mathbf{u}_k, \mathbf{v}_i \rangle}{\langle \mathbf{u}_k, \mathbf{u}_k \rangle} \mathbf{u}_k, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

Ils forment une **base orthogonale** de \mathbb{K}^n et $\text{Vect}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_i) = \text{Vect}(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i)$, $\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ (voir Exercice 2.3.13, page 257).

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

$$\mathbf{z}_i = \frac{\mathbf{u}_i}{\langle \mathbf{u}_i, \mathbf{u}_i \rangle^{1/2}}, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

B.2.2 Matrices

Généralités

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

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

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

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

Définition B.2.6. La matrice nulle de $\mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ est représentée par $\mathbb{O}_{m,n}$ ou $\mathbf{0}$ lorsqu'il n'y a pas d'ambiguïté. Si $m = n$ on peut aussi noter \mathbb{O}_n cette matrice.

Définition B.2.7. ◊ Soit une matrice $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{C})$, on note $\mathbb{A}^* \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{C})$ la **matrice adjointe** de la matrice \mathbb{A} , définie de façon unique par

$$\langle \mathbb{A} \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_m = \langle \mathbf{u}, \mathbb{A}^* \mathbf{v} \rangle_n, \quad \forall \mathbf{u} \in \mathbb{C}^m, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{C}^n$$

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

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

matrice A , définie de façon unique par

$$\langle Au, v \rangle_m = \langle u, A^t v \rangle_n, \quad \forall u \in \mathbb{R}^n, \forall v \in \mathbb{R}^m$$

qui entraîne $(A^t)_{ij} = A_{ji}$.

Définition B.2.8. Si $A \in \mathcal{M}_{m,p}(\mathbb{K})$ et $B \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$, le **produit** $AB \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ est défini par

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, m \rrbracket \times \llbracket 1, n \rrbracket, \quad (AB)_{ij} = \sum_{k=1}^p A_{ik} B_{kj}. \quad (\text{B.15})$$

EXERCICE 2.2.1 résultats à savoir

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

$$(AB)^t = B^t A^t, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{R}, \quad (\text{B.1})$$

$$(AB)^* = B^* A^*, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{C} \quad (\text{B.2})$$

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

Définition B.2.9. Si $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ alors les éléments $A_{ii} = (A)_{ii}$ sont appelés **éléments diagonaux** et les éléments $A_{ij} = (A)_{ij}, i \neq j$ sont appelés **éléments hors-diagonaux**.

Définition B.2.10. On appelle **matrice identité** de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ la matrice dont les éléments diagonaux sont tous égaux à 1 et les éléments hors-diagonaux nuls. On la note \mathbb{I} ou encore \mathbb{I}_n et on a

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

Définition B.2.11. Une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est **invertible** ou **régulière** s'il existe une matrice $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ vérifiant

$$AB = BA = \mathbb{I} \quad (\text{B.16})$$

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

On peut noter que la matrice B est unique. En effet, soient B_1 et B_2 vérifiant (B.16). On a alors $AB_2 = \mathbb{I}$ et donc $B_1(AB_2) = B_1$. On a aussi $B_1A = \mathbb{I}$ 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.2.12. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ une matrice invertible. On note $A^{-1} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ l'unique matrice vérifiant

$$AA^{-1} = A^{-1}A = \mathbb{I}. \quad (\text{B.17})$$

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

Définition B.2.13. 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.2.1 ((théorème du rang)). Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$. On a

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

Proposition B.2.2. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Les propriétés suivantes sont équivalentes

- a. A est invertible,
- b. $\text{rank}(A) = n$,
- c. $x \in \mathbb{K}^n, Ax = 0 \Rightarrow x = 0$, (i.e. $\ker A = \{0\}$)
- d. $\det(A) \neq 0$,
- e. toutes les valeurs propres de A sont non nulles,
- f. il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que $AB = \mathbb{I}$,
- g. il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que $BA = \mathbb{I}$.

EXERCICE 2.2.2 résultats à savoir

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

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

$$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*, \quad \text{si } \mathbb{K} = \mathbb{C}. \quad (\text{B.2})$$

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1} \quad (\text{B.3})$$

$$(A^{-1})^{-1} = A \quad (\text{B.4})$$

Définition B.2.14. Une matrice carrée A est :

- ◊ **symétrique** si A est réelle et $A = A^t$,
- ◊ **hermitienne** si $A = A^*$,
- ◊ **normale** si $AA^* = A^*A$,
- ◊ **orthogonale** si A est réelle et $AA^t = A^tA = \mathbb{I}$,
- ◊ **unitaire** si $AA^* = A^*A = \mathbb{I}$,

Proposition B.2.3. • une matrice symétrique ou hermitienne est nécessairement normale.

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

Définition B.2.15. 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.18)
- ◊ Elle est **semi définie positive** si $\langle Au, u \rangle \geq 0, \forall u \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ (B.19)

EXERCICE 2.2.3

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

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

Définition B.2.17. 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 $\mathbb{F}_\sigma \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est définie par

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

EXERCICE 2.2.4 résultats à savoir

Montrer qu'une matrice de permutation est orthogonale.

Définition B.2.18. Soient $A = (A_{i,j})_{i,j=1}^n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et \mathcal{T}_n le groupe des permutations de l'ensemble $\{1, 2, \dots, n\}$. Le déterminant d'une matrice A est défini par

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

où ε_σ désigne la signature de la permutation σ .

Proposition B.2.4 (Méthode de Laplace ou des cofacteurs). Soit $A = (A_{i,j})_{i,j=1}^n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On note $A^{[i,j]} \in \mathcal{M}_{n-1}(\mathbb{K})$ la matrice obtenue en supprimant la ligne i et la colonne j de A . On a alors le développement par rapport à la ligne $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} \det(A^{[i,j]}), \tag{B.20}$$

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

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} \det(A^{[i,j]}). \tag{B.21}$$

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

Définition B.2.19. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On dit que $\lambda \in \mathbb{C}$ est valeur propre de A s'il existe $u \in \mathbb{C}^n$ non nul tel que

$$Au = \lambda u. \tag{B.22}$$

Le vecteur u est appelé vecteur propre associé à la valeur propre λ . Le couple (λ, u) est appelé élément propre de A .

Définition B.2.20. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Soit $\lambda \in \mathbb{C}$ une valeur propre de A . Le sous-espace

$$E_\lambda = \{u \in \mathbb{C}^n : Au = \lambda u\} = \ker(A - \lambda I) \tag{B.23}$$

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 .

Définition B.2.21. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. Le polynôme de degré n défini par

$$\mathcal{P}_A(\lambda) = \det(A - \lambda I) \tag{B.24}$$

est appelé polynôme caractéristique de la matrice A .

Proposition B.2.5. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$.

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

Définition B.2.22. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On note $\lambda_i(A)$, $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, les n valeurs propres de A . Le spectre de la matrice A est le sous-ensemble

$$\text{Sp}(A) = \bigcup_{i=1}^n \{\lambda_i(A)\} \tag{B.25}$$

du plan complexe.

Proposition B.2.6. Soient A et B deux matrices de $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$. On a les relations suivantes

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i(A), \tag{B.26}$$

$$\det(A) = \prod_{i=1}^n \lambda_i(A), \tag{B.27}$$

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA), \tag{B.28}$$

$$\text{tr}(A + B) = \text{tr} A + \text{tr} B, \tag{B.29}$$

$$\det(AB) = \det(A) \det(B) = \det(BA), \tag{B.30}$$

$$\det(A^*) = \det(A). \tag{B.31}$$

Définition B.2.23. Le rayon spectral d'une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est le nombre ≥ 0 défini par

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

Matrices particulières

Définition B.2.24. Une matrice carrée $A \in \mathcal{M}_n$ 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

$$|a_{ii}| \geq \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad (\text{B.32})$$

- ◊ **à diagonale strictement dominante** si

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket. \quad (\text{B.33})$$

Proposition B.2.7. 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

$$(AB)_{i,i} = A_{i,i}B_{i,i}, \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket.$$

Preuve. (voir Exercice 2.3.8, page 248) □

Proposition B.2.8. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ une matrice triangulaire inférieure (resp. triangulaire supérieure).

- a. A est inversible si et seulement si ses éléments diagonaux sont tous non nuls (i.e. $A_{i,i} \neq 0, \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket$).
- b. 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 2.3.18, page 260) □

Définition B.2.25. 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**.

Définition B.2.26. 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 .

Définition B.2.27. 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 $\forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \forall j \in \llbracket 1, q \rrbracket, A_{i,j}$ 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.2.1 (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.

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

avec $A_{i,k} \in \mathcal{M}_{n_i, m_k}$ et $B_{k,j} \in \mathcal{M}_{m_k, s_j}$ pour tout $i \in \llbracket 1, p \rrbracket, k \in \llbracket 1, q \rrbracket$ et $j \in \llbracket 1, r \rrbracket$. 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 $\forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \forall j \in \llbracket 1, r \rrbracket P_{i,j} \in \mathcal{M}_{n_i, s_j}$ et

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

Définition B.2.28. 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

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

Définition B.2.29. 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.2.9. Soit \mathbb{A} une matrice bloc-carré décomposée en $n \times n$ blocs. Si \mathbb{A} est **bloc-diagonale** ou **triangulaire par blocs** alors son déterminant est le produit des déterminants des blocs diagonaux :

$$\det \mathbb{A} = \prod_{i=1}^n \det A_{i,i} \tag{B.34}$$

Proposition B.2.10. Soit \mathbb{A} une matrice bloc-carré **inversible** décomposée en $n \times n$ blocs.

- Si \mathbb{A} est **bloc-diagonale** alors son inverse (décomposée en $n \times n$ blocs) est aussi **bloc-diagonale**.
- Si \mathbb{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 \mathbb{A} . On a donc

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

B.2.3 Normes vectorielles et normes matricielles

Définition B.2.30. 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.2.2. 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.2.11. Pour $p > 1$ et $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$, on a $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n$

$$\sum_{i=1}^n |u_i v_i| \leq \left(\sum_{i=1}^n |u_i|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n |v_i|^q \right)^{1/q} = \|\mathbf{u}\|_p \|\mathbf{v}\|_q. \tag{B.35}$$

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

Définition B.2.31. Deux **normes** $\|\bullet\|$ et $\|\bullet\|'$, définies sur un même espace vectoriel V , sont **équivalentes** s'il existe deux constantes C et C' telles que

$$\|\mathbf{v}\|' \leq C \|\mathbf{v}\| \text{ et } \|\mathbf{v}\| \leq C' \|\mathbf{v}\|' \text{ pour tout } \mathbf{v} \in V. \tag{B.36}$$

Proposition B.2.12. Sur un espace vectoriel de dimension finie toutes les normes sont équivalentes.

Définition B.2.32. Une **norme matricielle** sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est une application $\|\bullet\| : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{R}^+$ vérifiant

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

Proposition B.2.13. Etant donné une norme vectorielle $\|\bullet\|$ sur \mathbb{K}^n , l'application $\|\bullet\|_s : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{R}^+$ définie par

$$\|\mathbb{A}\|_s = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \mathbf{v} \neq 0}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|}{\|\mathbf{v}\|} = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \|\mathbf{v}\| \leq 1}} \|\mathbb{A}\mathbf{v}\| = \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \\ \|\mathbf{v}\| = 1}} \|\mathbb{A}\mathbf{v}\|, \tag{B.37}$$

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

De plus

$$\|\mathbb{A}\mathbf{v}\| \leq \|\mathbb{A}\|_s \|\mathbf{v}\| \quad \forall \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \tag{B.38}$$

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

$$\|\mathbb{A}\|_s = \inf \{ \alpha \in \mathbb{R} : \|\mathbb{A}\mathbf{v}\| \leq \alpha \|\mathbf{v}\|, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{K}^n \}. \quad (\text{B.39})$$

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

$$\mathbf{u} \neq 0 \text{ et } \|\mathbb{A}\mathbf{u}\| = \|\mathbb{A}\|_s \|\mathbf{u}\|. \quad (\text{B.40})$$

Enfin une norme subordonnée vérifie toujours

$$\|\mathbb{I}\|_s = 1 \quad (\text{B.41})$$

Théorème B.2.3. Soit $\mathbb{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$. On a

$$\|\mathbb{A}\|_1 \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq 0}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_1}{\|\mathbf{v}\|_1} = \max_{j \in [1, n]} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad (\text{B.42})$$

$$\|\mathbb{A}\|_2 \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq 0}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_2}{\|\mathbf{v}\|_2} = \sqrt{\rho(\mathbb{A}^* \mathbb{A})} = \sqrt{\rho(\mathbb{A} \mathbb{A}^*)} = \|\mathbb{A}^*\|_2 \quad (\text{B.43})$$

$$\|\mathbb{A}\|_\infty \stackrel{\text{def.}}{=} \sup_{\substack{\mathbf{v} \in \mathbb{C}^n \\ \mathbf{v} \neq 0}} \frac{\|\mathbb{A}\mathbf{v}\|_\infty}{\|\mathbf{v}\|_\infty} = \max_{i \in [1, n]} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (\text{B.44})$$

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

$$\mathbb{U}\mathbb{U}^* = \mathbb{I} \implies \|\mathbb{A}\|_2 = \|\mathbb{A}\mathbb{U}\|_2 = \|\mathbb{U}\mathbb{A}\|_2 = \|\mathbb{U}^* \mathbb{A}\mathbb{U}\|_2. \quad (\text{B.45})$$

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

$$\mathbb{A}\mathbb{A}^* = \mathbb{A}^* \mathbb{A} \implies \|\mathbb{A}\|_2 = \rho(\mathbb{A}). \quad (\text{B.46})$$

Proposition B.2.14. a. Si une matrice \mathbb{A} est hermitienne, ou symétrique (donc normale), on a $\|\mathbb{A}\|_2 = \rho(\mathbb{A})$.

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

Théorème B.2.4. a. Soit \mathbb{A} une matrice carrée quelconque et $\|\bullet\|$ une norme matricielle subordonnée ou non, quelconque. Alors

$$\rho(\mathbb{A}) \leq \|\mathbb{A}\|. \quad (\text{B.47})$$

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

$$\|\mathbb{A}\| \leq \rho(\mathbb{A}) + \varepsilon. \quad (\text{B.48})$$

Théorème B.2.5. L'application $\|\bullet\|_E : \mathcal{M}_n \rightarrow \mathbb{R}^+$ définie par

$$\|\mathbb{A}\|_E = \left(\sum_{(i,j) \in [1, n]^2} |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} = \sqrt{\text{tr}(\mathbb{A}^* \mathbb{A})}, \quad (\text{B.49})$$

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

$$\|\mathbb{A}\|_2 \leq \|\mathbb{A}\|_E \leq \sqrt{n} \|\mathbb{A}\|_2, \quad \forall \mathbb{A} \in \mathcal{M}_n. \quad (\text{B.50})$$

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

Théorème B.2.6. a. 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

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

b. 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

Définition B.2.33. Soit $A : V \rightarrow V$ une application linéaire, représentée 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

$$\mathbb{B} = \mathbb{P}^{-1} \mathbb{A} \mathbb{P} \quad (\text{B.51})$$

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 $\{\mathbf{e}_i\}_{i \in [1, n]}$:

$$\mathbb{P} = \begin{pmatrix} \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_1 \rangle & \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_2 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{f}_n \rangle \\ \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{f}_1 \rangle & \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{f}_2 \rangle & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \langle \mathbf{e}_{n-1}, \mathbf{f}_n \rangle \\ \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_1 \rangle & \cdots & \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_{n-1} \rangle & \langle \mathbf{e}_n, \mathbf{f}_n \rangle \end{pmatrix} \quad (\text{B.52})$$

La matrice \mathbb{P} est appelée **matrice de passage de la base $\{\mathbf{e}_i\}_{i \in [1, n]}$ dans la base $\{\mathbf{f}_i\}_{i \in [1, n]}$** .

Définition B.2.34. 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.2.1. 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

$$\mathbb{P}^{-1} \mathbb{A} \mathbb{P} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \iff \mathbb{A} \mathbf{p}_j = \lambda_j \mathbf{p}_j, \quad \forall j \in [1, n]. \quad (\text{B.53})$$

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

Théorème B.2.7. a. 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.

b. 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.

c. 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

Définition B.2.35. 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.2.8. Soit \mathbb{B} une matrice carrée. Les conditions suivantes sont équivalentes :

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

Théorème B.2.9. 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 Receuil d'exercices

B.3.1 Algorithmique numérique

EXERCICE 2.3.1

Soient $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^n$ et $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$.

Q. 1 Écrire une fonction `dot` permettant de calculer le produit scalaire du vecteur \mathbf{u} par \mathbf{v} , noté mathématiquement par $\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle$.

Q. 2 Écrire une fonction `norm2` permettant de calculer la norme euclidienne du vecteur \mathbf{u} donnée par $\|\mathbf{u}\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \sqrt{\langle \mathbf{u}, \mathbf{u} \rangle}$.

Soient a et b deux réels.

Q. 3 Écrire une fonction `aUpbV` permettant de calculer le vecteur $\mathbf{w} \stackrel{\text{def}}{=} a\mathbf{u} + b\mathbf{v}$.

Q. 4 Écrire un programme algorithmique permettant de calculer $\|\mathbf{u} - \mathbf{v}\|_2$ avec $\mathbf{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 3 \end{pmatrix}$ et $\mathbf{v} =$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Correction