

UNIVERSITÉ ABDELHAMID IBN BADIS-MOSTAGANEM
FACULTÉ DES SCIENCES EXACTES ET L'INFORMATIQUE
DÉPARTEMENT DE MATHÉMATIQUE

Mémoire de Licence

Spécialité : Contrôle et Analyse de Système(CAS)

Thème

Positivité des matrices

Présenté par

Mustapha Refai

Soutenu le 23 /05/2015

Devant le jury

Mohand Ouldali **Encadreur**

U. MOSTAGANEM.

Examineur

U. MOSTAGANEM.

Table des matières

1	Rappel de notion nécessaires	2
1.1	Espace vectoriel	2
1.2	Application linéaire	3
1.3	Les matrices	3
1.3.1	Opération sur les matrices	4
1.4	Déterminant	5
1.5	Forme bilinéaire symétrique	6
1.6	Les formes quadratiques	7
2	Théorème de Sylvester	8
2.1	Théorème	8
2.2	Programme	9
3	Relations binaires	11
3.1	Relation d'ordre	11
3.2	Ordre total	11
3.3	Théorème (relation d'ordre sur $M_n(\mathbb{C})$)	12
3.4	Majorant minimal	12

Rappel de notion nécessaires

1.1 Espace vectoriel

Définition 1.1.1 *On dit que un corps \mathbb{k} (\mathbb{R} ou \mathbb{C}) est un \mathbb{k} .espace vectoriel est l'ensemble non vide E formé des vecteurs qui contient forcément $u = 0_E$ muni :*

– d'une loi d'addition sur un ensemble E est une application

$$\begin{aligned} + : E \times E &\rightarrow E \\ (u, v) &\rightarrow u + v \end{aligned}$$

– d'une loi de multiplication par un scalaire sur un ensemble E est une application

$$\begin{aligned} \cdot : \mathbb{k} \times E &\rightarrow E \\ (\lambda, u) &\rightarrow \lambda u \end{aligned}$$

qui vérifier les axiomes suivant :

$$\forall (u, v, w) \in E^3$$

1) $u + v = v + u$	(commutativité)
2) $u + (v + w) = (u + v) + w$	(Associativité)
3) $\exists 0_E \in E : u + 0_E = u$	(élément neutre)
4) $\exists u' \in E : u' + u = 0_E$	(symétrie)

ces quatre premiers propriétés sont de $(E, +)$ un groupe abélien.

et $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{k}, \forall u, v \in E$ on a :

- 5) $1 \cdot u = u$
- 6) $\lambda \cdot (\mu \cdot u) = (\lambda\mu) \cdot u$
- 7) $\lambda(u + v) = \lambda \cdot u + \lambda \cdot v$
- 8) $(\lambda + \mu) \cdot u = \lambda \cdot u + \mu \cdot u$

Exemple 1.1.1

i) posons $\mathbb{k} = \mathbb{R}$ et $E = \mathbb{R}^n$, $\forall n \geq 1$ est \mathbb{R} espace vectoriel.

iii) l'ensemble $M_{n,p}(\mathbb{k})$ des matrices à coefficient dans \mathbb{k} est un \mathbb{k} espace vectoriel.

1.2 Application linéaire

Définition 1.2.1 soient E, F deux espace vectoriel sur \mathbb{k} , on appelle l'application $f : E \rightarrow F$, est une application linéaire si elle vérifie :

- 1) $f(u + v) = f(u) + f(v) \quad \forall u, v \in E$
- 2) $f(\lambda u) = \lambda f(u) \quad \forall u \in E, \forall \lambda \in \mathbb{k}$

Définition 1.2.2 soit E, F deux espace vectoriel de \mathbb{k} on dit que $f : E \rightarrow F$ est une application linéaire si et seulement si $f(\lambda u + \mu v) = \lambda f(u) + \mu f(v) \quad \forall (u, v) \in E^2, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{k}$

Définition 1.2.3 soient E, F deux \mathbb{k} -espace vectoriel et $f : E \rightarrow F$ est une application linéaire Le noyau de f noté par $\ker(f)$ est l'ensemble des vecteurs de E dont l'image est 0_F .

c'est à dire : $\ker(f) = \{u \in E : f(u) = 0_F\}$ autrement dit : $\ker(f) = f^{-1}(0_F)$.

On appelle l'image de f l'ensemble noté par $\text{Im}(f)$ Telle que :

$$\text{Im}(f) = f(E) = \{v \in F : \exists u \in E, u = f(v)\}.$$

1.3 Les matrices

Définition 1.3.1 On appelle une matrice A de coefficient dans \mathbb{k} (\mathbb{R} ou \mathbb{C}) le tableau rectangulaire à n lignes et m colonne représenté par :

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & a_{ij} & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \quad a_{ij} \in \mathbb{k} \quad i = \overline{1, n} \quad ; \quad j = \overline{1, m}$$

Proposition 1.3.1

- > L'ensemble des matrices à ' n ' lignes et ' m ' colonne et à coefficient dans \mathbb{k} noté par $M_{n,m}(\mathbb{k})$
- > si $n=m$ on appelle A est une matrice carrée et on la note $M_n(\mathbb{k})$.
- > si $n=1$ on parle de matrices lignes (vecteur ligne).
- > si $m=1$ on parle de matrices colonnes (vecteur colonne).

Exemple 1.3.1 $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ -1 & 0 & 7 \end{bmatrix} \in M_{2,3}(\mathbb{R})$ $B = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$

1.3.1 Opération sur les matrices**Addition**

Définition 1.3.2 soient $A = [a_{ij}]_{i,j=1}^{n,m} \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ et $B = [b_{ij}]_{i,j=1}^{n,m} \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ deux matrices de même taille.

On définit $C = [c_{ij}]_{i,j=1}^{n,m} \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ est la somme de deux matrices A et B ($C = A + B$)

telle que : $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij} \quad i = \overline{1, n} \quad j = \overline{1, m}$

2) $\forall A \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ et $\forall B \in M_{p,q}(\mathbb{k})$, il existe la somme directe de A et B noté $A \oplus B$ définie par :

$$A \oplus B = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & b_{11} & \dots & b_{1q} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & b_{p1} & \dots & b_{pq} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 5 & 9 \\ -6 & 7 & 3 \end{bmatrix} \oplus \begin{bmatrix} 1 & 8 \\ 6 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 5 & 9 & 0 & 0 \\ -6 & 7 & 3 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 8 \\ 0 & 0 & 0 & 6 & -2 \end{bmatrix}$$

Exemple 1.3.2 soient $A = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ et $B = \begin{bmatrix} 1 & 9 \\ 6 & -4 \end{bmatrix}$

donc $C = A + B = \begin{bmatrix} 1+1 & -2+9 \\ 0+6 & 1-4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 7 \\ 6 & -3 \end{bmatrix}$

- 1) La somme des matrices est commutative $\forall A, B \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ $A + B = B + A$
- 2) La somme des matrices est associative $\forall A, B, C \in M_{n,m}(\mathbb{k})$ $(A + B) + C = A + (B + C)$
- 3) La matrice nulle $0_{n,m}(\mathbb{k})$ est l'élément neutre pour l'addition dans $M_{n,m}(\mathbb{k})$:
 $\forall A \in M_{n,m}(\mathbb{k})$, $A + 0_{n,m}(\mathbb{k}) = 0_{n,m}(\mathbb{k}) + A = A$

produit d'une matrice par un scalaire

Définition 1.3.3 soit $A \in M_{n,m}(\mathbb{K})$ et soit $\alpha \in \mathbb{K}$, on définit la matrice $[\alpha a_{ij}]_{i,j=1}^{n,m} \in M_{n,m}(\mathbb{K})$ est le produit de la matrice A par α formée en multipliant chaque coefficient de A par α et on la not αA

Exemple 1.3.3 soient $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 2 & -1 & -3 \end{bmatrix}$ et $\alpha = 3$ alors $\alpha A = \begin{bmatrix} 0 & 3 & 6 \\ 6 & -3 & -9 \end{bmatrix}$

Proposition 1.3.2 soit $\alpha, \beta \in \mathbb{K}$, $A, B \in M_{n,m}(\mathbb{K})$

- 1) $(\alpha + \beta) A = \alpha A + \beta A$
- 2) $\alpha (A + B) = \alpha A + \alpha B$

Produit

Définition 1.3.4 soient $A = [a_{ij}]_{i,j=1}^{n,p} \in M_{n,p}(\mathbb{K})$ et $B = [b_{ij}]_{i,j=1}^{p,q} \in M_{p,q}(\mathbb{K})$, alors le produit $C = AB$ est la matrice $C = [c_{ij}]_{i,j=1}^{n,q} \in M_{n,q}(\mathbb{K})$ dont les coefficient c_{ij} sont définie par $c_{ij} = \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kj} \quad \forall i = \overline{1, n}, \forall j = \overline{1, q}$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 0 & 5 \\ 6 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \times 0 + 0 \times 6 & 1 \times 5 + 0 \times 3 \\ 2 \times 0 + (-1) \times 6 & 2 \times 5 + (-1) \times 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 5 \\ -6 & 7 \end{pmatrix}$$

- 1) Le produit matricielle n'est pas commutative $AB \neq BA$.
- 2) $AB = 0 \nRightarrow A = 0 \vee B = 0$.
- 3) $AB = AC \nRightarrow B = C$.
- 4) Le produit matricielle est associative $A(BC) = (AB)C$.
- 5) $A(B + C) = AB + AC$ et $(B + C)A = BA + CA$, distributivité du produit par rapport à la somme.

1.4 Déterminant

Soit $A \in M_n(\mathbb{K})$, on définit le déterminant de A noté $|A|$ ($\det(A)$) telle que $|A| \in \mathbb{K}$ est :

- 1) Si $A = [a] \Rightarrow |A| = a$.
- 2) Si $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \Rightarrow |A| = a_{11} \times a_{22} - a_{12} \times a_{21}$
- 3) Si $A \in M_n(\mathbb{K})$ avec $n \geq 3$ on choisit une ligne quelconque ' i ' et on développe de la manière suivant : $|A| = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} |A_{ij}| = a_{11} |A_{11}| - a_{12} |A_{12}| + \dots + (-1)^{i+j} a_{1n} |A_{1n}|$, avec A_{ij} est la matrice obtenue en éliminant la ligne ' i ' et la colonne ' j '.

Exemple 1.4.1 $A = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow |A| = 2$, $B = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow |B| = -6$

Proposition 1.4.1 (*déterminant d'une matrice triangulaire*) :

Soit $T = (t_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ une matrice triangulaire supérieure ,c'est à dire : $t_{i,j} = 0$ si $i > j$. Alors :

$$\begin{vmatrix} t_{1,1} & \dots & \dots & t_{1,n} \\ 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & t_{n,n} \end{vmatrix} = t_{1,1} \times t_{2,2} \times \dots \times t_{n,n}$$

Le produit des coefficients diagonaux .En particulier , $|I_n| = 1$

1.5 Forme bilinéaire symétrique

Définition 1.5.1 soit E un \mathbb{k} espace vectoriel de dimension finie, une application

$$\begin{aligned} b : E \times E &\rightarrow \mathbb{k} \\ (x, y) &\rightarrow b(x, y) \end{aligned}$$

est dit une forme bilinéaire sur l'espace E quand :

$$\forall x_1, x_2, y \in E \quad \forall \lambda \in \mathbb{k} \quad b(x_1 + \lambda x_2, y) = b(x_1, y) + \lambda b(x_2, y)$$

$$\forall x, y_1, y_2 \in E \quad \forall \lambda \in \mathbb{k} \quad b(x, y_1 + \lambda y_2) = b(x, y_1) + \lambda b(x, y_2)$$

(bilinéarité = linéarité à gauche + linéarité à droite)

et on dit que b est symétrique quand

$$\forall x, y \in E \quad b(x, y) = b(y, x)$$

Remarquer que la symétrie permet de ne vérifier la linéarité que d'un seul côté.

Exemple 1.5.1

- 1- $E = \mathbb{K}$ la multiplication $(x, y) \rightarrow xy$ est une forme bilinéaire symétrique sur $\mathbb{K} \times \mathbb{K}$.
 2- $E = \mathbb{R}^2$ le produit scalaire usuel

$$\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) \rightarrow x_1 y_1 + x_2 y_2$$

est une forme bilinéaire symétrique sur $\mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2$.

1.6 Les formes quadratiques

Soit E un espace vectoriel de dimension finie n sur un corp commutatif \mathbb{K} .

Définition 1.6.1 une forme quadratique q sur E est une application $q : E \rightarrow \mathbb{K}$, telle que :

i) $q(\lambda x) = \lambda^2 q(x) \quad \forall \lambda \in \mathbb{K} \quad \text{et} \quad \forall x \in E$

ii) L'application $f : E \times E \rightarrow \mathbb{K}$ définie par :

$$f(x, y) = \frac{1}{2}(q(x + y) - q(x) - q(y))$$

soit une forme bilinéaire symétrique, qu'on appelle la forme polaire de la forme quadratique q .

Un espace vectoriel E muni d'un forme quadratique est appelé espace quadratique, on le note (E, q) .

Proposition 1.6.1 Si b est une forme bilinéaire symétrique, alors l'application $q : E \rightarrow \mathbb{K}$ définie par :

$q(x) = b(x, x)$ est une forme quadratique dont la forme polaire est égale à f , on l'appelle la forme quadratique associée à f .

La forme quadratique q est dit associée à la forme bilinéaire symétrique b .

Exemple 1.6.1 $x \rightarrow x^2$ (sur \mathbb{K}) est une forme quadratique associée à la forme bilinéaire symétrique.

Théorème de Sylvester

2.1 Théorème

Pour qu'une matrice $A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$, réelle symétrique, soit définie positive, il faut et suffit que les n matrices $A_p = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq p}$ pour p de 1 à n , aient leur déterminant strictement positif, autrement dit que les n mineurs principaux dominants soient strictement positifs.

Preuve.

Notons q la forme quadratique associée à A , définie par $q(x) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j$.

La condition est nécessaire. On remarque d'abord que si q est définie positive, alors $\det A > 0$. En effet, par rapport à une base orthogonale pour cette forme quadratique (il en existe, d'après la réduction de Gauss), la matrice de q s'écrit $\text{diag}(c_1, \dots, c_n)$ les c_i étant tous strictement positifs. Alors $c_1 \dots c_n = (\det A) (\det Q)^2$ (Q étant la matrice de passage), donc $\det A > 0$. Le résultat s'ensuit, en appliquant le même raisonnement à la restriction de q aux sous-espaces $\mathbb{R}^k \times \{0\}^{n-k}$, pour $1 \leq k \leq n-1$.

Montrons maintenant que la condition est suffisante. On procède par récurrence sur la dimension. Pour $n = 0$ c'est évident puisqu'en dimension 0 l'ensemble des vecteurs non nuls est vide. Supposons la propriété vraie pour $n-1$ et notons $E = \mathbb{R}^{n-1} \times \{0\}$. Par hypothèse de récurrence, $q|_E$ est définie positive. De plus, q est non dégénérée (parce que le déterminant de A est non nul) donc

$$\mathbb{R}^n = E \oplus E^\perp \text{ avec } E^\perp = 1$$

Soient e un vecteur non nul de E^\perp et $a = q(e)$. Alors $\det A$ et $\det A_{n-1}$ ont même signe d'après le même argument que dans la première partie (qui met implicitement en jeu le discriminant), or par hypothèse $\det A$ et $\det A_{n-1}$ sont strictement positifs. Donc $a > 0$, si bien que la restriction de q à E^\perp est, elle aussi, définie positive, ce qui montre que q est définie positive. \square

2.2 Programme

Ce programme est fait pour tester si la matrice $M_{n,n}$ est définie positive ou non.

Algorithme

```

fonction (test)
  si positive  $\leftarrow$  (oui = 1)
    pour  $i \leftarrow 1$  à  $\dim(M)$ 
      si  $\det(M_{ii}) \leq 0$ 
        si positive  $\leftarrow$  (non = 0)
      stop
    fin si
  fin pour

```

Programme sur Matlab

```

function test = test(M)           # déclarer une fonction est nommée «test».

  si positive = true;
    for i = 1 : length(M)         # une boucle «for» de 1 jusqu'à la taille de la matrice.
      if (det(M(1:i, 1:i)) <= 0) # tester les mineurs principaux dominants de la matrice.
        si positive = false;
        break;                   # stop et fin ce programme si la condition précédent est vérifier.
      end
    end
  end
  si positive

```

Exemple 2.2.1 Soit la matrice $m = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 2 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$ est définie positive car :

```

>> m=[ 3  1 -1; 2  2 -1; 1 -1 4]

m =

     3     1    -1
     2     2    -1
     1    -1     4

>> test(m)

sipositive =

     1

fx >>

```

$$\det(3) = 3 \succ 0$$

$$\det \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} = 4 \succ 0$$

$$\det(m) = 16 \succ 0$$

Si on le testé sur Matlab on obtient FIG. 2.1.

Relations binaires

Définition 3.0.1 (*relation binaire*). Soit E un ensemble. Une relation binaire \mathcal{R} sur E est un sous-ensemble de $E \times E$. On note $x\mathcal{R}y$ pour signifier que $(x, y) \in \mathcal{R}$ et $x\not\mathcal{R}y$ pour signifier que $(x, y) \notin \mathcal{R}$.

3.1 Relation d'ordre

Définition 3.1.1 On dit qu'une relation binaire \mathcal{R} sur un ensemble E est une relation d'ordre si et seulement si :

- 1) \mathcal{R} est réflexive , i.e. : $\forall x \in E, x\mathcal{R}x$
 - 2) \mathcal{R} est transitive , i.e. : $\forall x, y, z \in E, (x\mathcal{R}y \text{ et } y\mathcal{R}z) \implies (x\mathcal{R}z)$
 - 3) \mathcal{R} est antisymétrique, i.e. : $\forall x, y \in E, (x\mathcal{R}y \text{ et } y\mathcal{R}x) \implies (x = y)$
- (E, \mathcal{R}) est alors appelé ensemble ordonné.

Exemple 3.1.1 : un ensemble de nombres , la relation \leq est une relation d'ordre.

3.2 Ordre total

Définition 3.2.1 Un ordre (ou une relation d'ordre) sur E est dit total si et seulement si :

$$\forall x, y \in E, (x\mathcal{R}y \text{ ou } y\mathcal{R}x)$$

- Un ordre qui n'est pas total est dit partiel.

3.3 Théorème (relation d'ordre sur $M_n(\mathbb{C})$)

On définit sur $M_n(\mathbb{C})$, la relation $A\mathcal{R}B$ ssi $(B - A)$ est définie positive.

Preuve.

Soit \mathcal{R} est une relation d'ordre partiel.

1) Réflexivité : $A\mathcal{R}A, \forall A \in M_n(\mathbb{C})$

$$\langle (A - A)x, x \rangle = \langle 0_{M_n(\mathbb{C})}x, x \rangle = 0 \geq 0$$

2) Antisymétrie : On veut montrer que : $(A\mathcal{R}B \wedge B\mathcal{R}A) \implies A = B$
 $\forall A, B \in M_n(\mathbb{C})$

$$\begin{aligned} \left\{ \begin{array}{l} A\mathcal{R}B \\ \wedge \\ B\mathcal{R}A \end{array} \right\} &\implies \left\{ \begin{array}{l} (A - B) \text{ définie positive} \\ \wedge \\ (B - A) \text{ définie positive} \end{array} \right. \\ &\implies \left\{ \begin{array}{l} \langle (A - B)x, x \rangle \geq 0 \\ \wedge \\ \langle (B - A)x, x \rangle \geq 0 \end{array} \right. / \forall x \in E \\ &\implies \left\{ \begin{array}{l} \langle (A - B)x, x \rangle \geq 0 \\ \wedge \\ -\langle (B - A)x, x \rangle \leq 0 \end{array} \right. / \forall x \in E \\ &\implies \left\{ \begin{array}{l} \langle (A - B)x, x \rangle \geq 0 \\ \wedge \\ \langle (A - B)x, x \rangle \leq 0 \end{array} \right. / \forall x \in E \\ &\implies \langle (A - B)x, x \rangle = 0 \quad \forall x \in E \\ &\implies (A - B)x = 0 \\ &\implies Ax = Bx \\ &\implies A = B \end{aligned}$$

3) Transitivité : $(A\mathcal{R}B \wedge B\mathcal{R}C) \implies A\mathcal{R}C \quad \forall A, B, C \in M_n(\mathbb{C})$

$$\begin{aligned} \left\{ \begin{array}{l} A\mathcal{R}B \\ \wedge \\ B\mathcal{R}C \end{array} \right\} &\implies \left\{ \begin{array}{l} \langle (A - B)x, x \rangle \geq 0 \\ \wedge \\ \langle (B - C)x, x \rangle \geq 0 \end{array} \right. \quad \forall x \in E \\ &\implies \langle (Ax - Bx), x \rangle + \langle (Bx - Cx), x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in E \\ &\implies \langle (Ax - Bx) + (Bx - Cx), x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in E \\ &\implies \langle (A - C)x, x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in E \\ &\implies A\mathcal{R}C \end{aligned}$$

3.4 Majorant minimal

Définition 3.4.1 T est un majorant minimal de (A, B) ssi $\ker(T - A) \cap \ker(T - B) = \{0\}$.

Exemple 3.4.1 Soit A et B, T trois matrices de $M_2(\mathbb{R})$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 5 \end{pmatrix} \quad T = \begin{pmatrix} 5 & 1 \\ 2 & 6 \end{pmatrix}$$

T est un majorant minimal de (A, B) car :

$$T - A = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 5 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad T - B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

i) Soit $(x, y) \in \ker(f_{T-A}) :$

$$\begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{matrix} x = -\frac{1}{4}y \\ x = -\frac{5}{2}y \end{matrix} \Rightarrow \begin{matrix} x = 0 \\ y = 0 \end{matrix} \Rightarrow \ker(f_{T-A}) = \{0_{\mathbb{R}^2}\}$$

ii) Soit $(x, y) \in \ker(f_{T-B}) :$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{matrix} x = 0 \\ y = 0 \end{matrix} \Rightarrow \ker(f_{T-B}) = \{0_{\mathbb{R}^2}\}$$

donc d'après i) et ii) :

$$\ker(f_{T-A}) \cap \ker(f_{T-B}) = \{0_{\mathbb{R}^2}\}$$

Bibliographie

[1] Dr. Mohand Ouldali

[2] Dr Philipe G. Ciarley, Intoduction à l'analyse numérique matricielle et à l'optimisation , Paris 1988, p.26.

[3] Relations d'ordre L2 .pdf

[4] Algèbre linéaire_cours.
