

ALGEBRE LINEAIRE

TD

20235-2026

Chapitre 6

Correction

941

Exercice 1 (*Mines 2011*)

Soit $B \begin{cases} \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \\ (X, Y) \mapsto \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i y_j}{i + j} \end{cases}$.
 B est-il un produit scalaire sur \mathbb{R}^n ?

Correction

- B est symétrique :

$$\forall (X, Y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \quad B(X, Y) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i y_j}{i + j} = \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{y_j x_i}{i + j} \text{ par commutation des réels.}$$

$$\forall (X, Y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \quad B(X, Y) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{y_i x_j}{j + i} \text{ par changement d'indices.}$$

Donc :

$$\forall (X, Y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \quad B(X, Y) = B(Y, X)$$

- B est linéaire à droite :

Soit $X, Y, Z \in \mathbb{R}^n$ et $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$.

$$\begin{aligned} B(X, \lambda Y + \mu Z) &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i (\lambda y_j + \mu z_j)}{i + j} = \lambda \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i y_j}{i + j} + \mu \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i z_j}{i + j} \\ &= \lambda B(X, Y) + \mu B(X, Z) \end{aligned}$$

- B est linéaire à gauche :

découle de la linéarité à droite et de la symétrie.

- Soit $X \in \mathbb{R}^n$.

$$\begin{aligned} B(X, X) &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} \frac{x_i x_j}{i + j} = \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i x_j \int_0^1 t^{i+j-1} dt \\ &= \int_0^1 \left(\sum_{i=1}^n x_i t^{i-1/2} \times \sum_{j=1}^n x_j t^{j-1/2} \right) dt \\ &= \int_0^1 \left(\sum_{i=1}^n x_i t^{i-1/2} \right)^2 dt \end{aligned}$$

La fonction $t \mapsto \sum_{i=1}^n x_i t^{i-1/2}$ est continue sur $[0; 1]$ (l'intégrale n'est pas impropre) donc :
 $B(X, X) \geq 0$ et :

$$B(X, X) = 0 \iff \forall t \in [0; 1] \sum_{i=1}^n x_i t^{i-1/2} = 0$$

Donc si $B(X, X) = 0$, en multipliant par \sqrt{t} , on a :

$$\forall t \in [0; 1] \sum_{i=1}^n x_i t^i = 0$$

On a un polynôme avec une infinité de racines donc c'est le polynôme nul. Tous ses coefficients sont donc nuls ie $X = 0$.

B bien un produit scalaire sur \mathbb{R}^n .

Exercice 2

Soient E un espace euclidien et E_1, E_2 deux sous-espaces de E .

Montrer que $(E_1 + E_2)^\perp = E_1^\perp \cap E_2^\perp$ et $(E_1 \cap E_2)^\perp = E_1^\perp + E_2^\perp$.

Correction

1. $(E_1 + E_2)^\perp = E_1^\perp \cap E_2^\perp$.

$E_1 \subset E_1 + E_2$ donc $(E_1 + E_2)^\perp \subset E_1^\perp$.

$E_2 \subset E_1 + E_2$ donc $(E_1 + E_2)^\perp \subset E_2^\perp$.

D'où $(E_1 + E_2)^\perp \subset E_1^\perp \cap E_2^\perp$.

Réciproquement soit $x \in E_1^\perp \cap E_2^\perp$.

Soit $y \in E_1 + E_2$.

$\exists (y_1, y_2) \in E_1 \times E_2$ tq $y = y_1 + y_2$

$$(x|y_1 + y_2) = (x|y_1) + (x|y_2) = 0 + 0 = 0$$

Donc $x \in (E_1 + E_2)^\perp$

$$\text{D'où : } (E_1 + E_2)^\perp = E_1^\perp \cap E_2^\perp$$

Remarque

On n'a pas eu besoin de $\dim E < +\infty$.

2. $E_1 \cap E_2 = (E_1^\perp)^\perp \cap (E_2^\perp)^\perp = (E_1^\perp + E_2^\perp)^\perp$

D'où : $(E_1 \cap E_2)^\perp = (E_1^\perp + E_2^\perp)^\perp = E_1^\perp + E_2^\perp$

En dimension infinie cela peut être faux quoiqu'on ait toujours

$$E_1^\perp + E_2^\perp \subset (E_1 \cap E_2)^\perp$$

En effet $E_1 \cap E_2 \subset E_1 \Rightarrow E_1^\perp \subset (E_1 \cap E_2)^\perp \dots$

Exercice 3 (Centrale 2015, maths 1)

Soit E un espace euclidien de dimension $n \geq 2$ et a et b deux vecteurs unitaires orthogonaux de E .

Pour x dans E , on pose $u(x) = (a|x)b - (b|x)a$.

1. Montrer que u est un endomorphisme de E .
2. Trouver le noyau de u et son image.
3. u est-il diagonalisable ?

Correction

1. Ne présente pas de difficulté.

2. (a, b) étant une famille ON de E , (a, b) est libre. Donc :

$$u(x) = 0 \iff (a|x|) = (b|x|) = 0$$

$\ker(u) = \text{Vect}(a, b)^\perp$ est de dimension $n - 2$.

On en déduit que l'image de u est de dimension 2. Mais elle est incluse dans $\text{Vect}(a, b)$ donc $\text{Im}(u) = \text{Vect}(a, b)$.

3. On peut regarder si u est symétrique.

Un calcul simple donne :

$$\begin{aligned} \forall (x, y) \in E^2 \quad (u(x)|y) &= (a|x)(b|y) - (b|x)(a|y) \\ (x|u(y)) &= (b|x)(a|y) - (a|x)(b|y) \end{aligned}$$

u n'est pas symétrique (mais antisymétrique).

On déduit du calcul précédent :

$$\forall x \in E \quad (u(x)|x) = 0 \quad (\text{la première ligne du calcul suffit})$$

Soit λ une valeur propre de u et x un vecteur propre associé.

$$0 = (u(x)|x) = (\lambda x|x) = \lambda \|x\|^2$$

On en déduit $\lambda = 0$, si λ est valeur propre.

$\ker(u) = \text{Vect}(a, b)^\perp$ est de dimension $n - 2$ donc :

Si $n = 2$, u n'a pas de valeur propre.

Si $n > 2$, u a une et une seule valeur propre : 0.

Dans les deux cas, u n'est pas diagonalisable.

On peut également compléter (a, b) en une BON \mathcal{B} de E . La matrice de u dans \mathcal{B} est :

$$\begin{pmatrix} R & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ avec } R = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Exercice 4 (CCP 2019)

Soit E un espace préhilbertien réel.

Soit (x_1, \dots, x_p) une famille de vecteurs unitaires telle que :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; p \rrbracket^2 \quad i \neq j \implies \|x_i + x_j\| = \sqrt{3}$$

1. Calculer $(x_i|x_j)$.
2. Montrer que la famille (x_1, \dots, x_p) est libre.

Correction

1. Si $i = j$, $(x_i|x_j) = 1$.

Si $i \neq j$:

$$3 = \|x_i + x_j\|^2 = \|x_i\|^2 + \|x_j\|^2 + 2(x_i|x_j) = 2 + 2(x_i|x_j) \text{ et } (x_i|x_j) = \frac{1}{2}$$

2. Soit $(a_1, \dots, a_p) \in \mathbb{R}^p$ tq $\sum_{i=1}^p a_i x_i = 0$.

On fait le produit scalaire avec x_i :

$$\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad \sum_{j=1}^p a_j (x_i|x_j) = 0$$

Ce qui donne avec les valeurs des produits scalaires de l'énoncé :

$$\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad a_i + \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \frac{1}{2} a_j = 0$$

Ce qui peut aussi s'écrire :

$$\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad a_i + \sum_{j=1}^n a_j = 0$$

On ajoute toutes les lignes :

$$(n+1) \sum_{j=1}^n a_j = 0$$

On en déduit $\sum_{j=1}^n a_j$ puis :

$$\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad a_i = 0$$

La famille (x_1, \dots, x_p) est donc libre.

Exercice 5

Soient E un espace euclidien de dimension $n \in \mathbb{N}^*$ et $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une BON de E .

Soit $H = \{x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \in E \text{ tq } x_1 + \dots + x_n = 0\}$.

Donner une BON de H .

Correction

$$\text{On prend } V_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, V_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, V_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -3 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, V_{n-1} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \\ -(n-1) \end{pmatrix}.$$

On norme alors ces vecteurs :

$$\|V_k\|^2 = k + k^2 = k(k+1)$$

$$\epsilon_k = \frac{V_k}{\sqrt{k(k+1)}}$$

Exercice 6 (Mines 2022)

On se place dans \mathbb{R}^4 muni de sa structure euclidienne canonique.

Soit $F = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 \text{ tq } x - y + z - t = 0\}$.

1. Déterminer la matrice dans la base canonique de la projection orthogonale sur F .
2. ?

Correction

1. De nombreuses méthodes sont possibles :

- F est l'orthogonal du vecteur $v = (1, -1, 1, -1)$.

p est donc défini par :

$$\forall x \in \mathbb{R}^4 \quad p(x) = x - \left(\frac{v}{\|v\|} |x| \right) \frac{v}{\|v\|} = x - \frac{(v|x)}{\|v\|^2} v$$

On en déduit pour chaque vecteur e_i de la base canonique :

$$p(e_i) = e_i - \frac{(-1)^{i-1}}{4}v = e_i + \frac{(-1)^i}{4}v$$

La matrice de p dans la base canonique est donc :

$$P = I_4 + \frac{1}{4} \begin{pmatrix} -1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 3 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

• Deuxième méthode

Soit $x = (x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$.

$p(x)$ est caractérisé par $p(x) \in F$ et $p(x) - x \perp F$.

On en déduit :

$\exists \lambda \in \mathbb{R}$ tq $p(x) = x + \lambda(1, -1, 1, -1)$.

Donc $p(x) = (x + \lambda, y - \lambda, z + \lambda, t - \lambda)$.

$p(x) \in F$ donc :

$$x + \lambda - (y - \lambda) + (z + \lambda) - (t - \lambda) = 0$$

On en déduit $\lambda = \frac{-1}{4}(x - y + z - t)$ et :

$$p(x) = \left(\frac{3}{4}x + \frac{1}{4}y - \frac{1}{4}z + \frac{1}{4}t, \frac{1}{4}x + \frac{3}{4}y + \frac{1}{4}z - \frac{1}{4}t, -\frac{1}{4}x + \frac{1}{4}y + \frac{3}{4}z + \frac{1}{4}t, \frac{1}{4}x - \frac{1}{4}y + \frac{1}{4}z + \frac{3}{4}t \right)$$

On en déduit la matrice cherchée : $\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 3 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 3 \end{pmatrix}$

2.

Exercice 7 (X 2019)

Soit $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ de rang p .

1. Montrer :

$$\forall y \in \mathbb{R}^n \exists! x_0 \in \mathbb{R}^p \text{ tq } \|Mx_0 - y\| = \min_{x \in \mathbb{R}^p} (\|Mx - y\|)$$

où $\|\cdot\|$ désigne la norme euclidienne canonique de \mathbb{R}^n .

2. Montrer que $M^T M$ est inversible.

En déduire une relation entre $\text{Im}(M)$ et $\text{Ker}(M^T)$.

Correction

1. Soit q la projection orthogonale sur $\text{Im}(M)$ (endomorphisme de \mathbb{R}^n).

Soit $y \in \mathbb{R}^n$.

Soit $z_0 = q(y)$.

$\forall z \in \text{Im}(M) \quad \|z - y\| \geq \|z_0 - y\|$ avec égalité si, et seulement si, $z = z_0$.

M représente dans les bases canoniques une application linéaire de \mathbb{R}^p dans \mathbb{R}^n .

Si on suppose que M est de rang p alors cette application est injective et :

$\exists! x_0 \in \mathbb{R}^p$ tel que $Mx_0 = z_0$.

Soit $x \in \mathbb{R}^p$.

$Mx \in \text{Im}(M)$ donc :

$$\|Mx - y\| \geq \|z_0 - y\| = \|Mx_0 - y\|$$

De plus si $\|Mx - y\| = \|Mx_0 - y\| = \|z_0 - y\|$ alors $Mx = z_0$.

Donc $Mx = Mx_0$ puis $x = x_0$.

2. $M^T M$ est une matrice symétrique réelle à p lignes et p colonnes.

Soit $x \in \text{Ker}(M^T M)$ ($x \in \mathbb{R}^p$).

$\|Mx\|^2 = (Mx)^T Mx = x^T M^T Mx = 0$ donc $Mx = 0$ puis $x = 0$.

On en déduit que $M^T M$ est inversible.

C'est la méthode habituelle, peut-être y a-t-il moyen d'utiliser ce qui précède.

$\text{Im}(M)$ et $\text{Ker}(M^T)$ sont des sev de \mathbb{R}^n .

Soit $y \in \text{Im}(M) : \exists x \in \mathbb{R}^p$ tq $y = Mx$.

Soit $z \in \text{Ker}(M^T)$.

$$(y|z) = (Mx)^T z = x^T M^T z = 0$$

On en déduit que $\text{Im}(M) \perp \text{Ker}(M^T)$.

Mais :

$\dim(\text{Ker}(M^T)) = n - \text{rg}(M^T) = n - \text{rg}(M) = n - \dim(\text{Im}(M))$ donc $\text{Ker}(M^T)$ et $\text{Im}(M)$ sont deux supplémentaires orthogonaux de \mathbb{R}^n .

Exercice 8 (X 2015)

Soit $P \in \mathcal{M}_9(\mathbb{R})$ telle que :

$$\forall (X, Y) \in \mathbb{R}^9 \times \mathbb{R}^9 \quad X^T PY = -Y^T PX$$

Montrer que $P \notin GL_9(\mathbb{R})$.

Correction

Vue sa taille P a au moins une valeur propre réelle λ .

Soit X un vecteur propre (réel) associé.

On prend $Y = X$ et on a :

$$X^T PX = -X^T PX \text{ donc } X^T PX = 0.$$

$$\text{Mais } X^T PX = X^T(\lambda X) = \lambda \|X\|^2.$$

D'où $\lambda = 0$.

0 est valeur propre de P donc P n'est pas inversible.

Exercice 9 (X 2021)

Soient E un espace euclidien de dimension n et (e_1, \dots, e_n) une famille de vecteurs de E telle que :

$$\forall x \in E \quad \|x\|^2 = \sum_{i=1}^n (e_i|x)^2$$

Montrer que (e_1, \dots, e_n) est une BON de E .

Correction

Soit $x \in \text{Vect}(e_1, \dots, e_n)^\perp$.

$$\|x\|^2 = \sum_{i=1}^n (e_i | x)^2 = \sum_{i=1}^n 0^2 = 0$$

Donc $\text{Vect}(e_1, \dots, e_n)^\perp = \{0\}$.

Comme E est de dimension finie, $\text{Vect}(e_1, \dots, e_n) = (\text{Vect}(e_1, \dots, e_n)^\perp)^\perp = \{0\}^\perp = E$.

En d'autres termes, la famille (e_1, \dots, e_n) est génératrice.

Au vu de son cardinal, c'est une base de E .

Il reste à montrer que c'est une famille orthonormée.

Soit $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$.

On prend $x = e_i$:

$$\|e_i\|^2 = \|e_i\|^4 + \sum_{j \neq i} (e_i | e_j)^2 \geq \|e_i\|^4$$

Or $e_i \neq 0$ car e_i fait partie d'une base donc $\|e_i\|^2 \leq 1$.

$\text{Vect}((e_j)_{j \neq i})$ est de dimension $n - 1$ donc son orthogonal est de dimension 1 et il existe un vecteur x non nul orthogonal à tous les e_j pour j différent de i .

On a : $\|x\|^2 = (e_i|x)^2 \leq \|e_i\|^2 \|x\|^2$ par Cauchy-Schwarz

x est non nul donc $\|e_i\| \geq 1$.

On a donc $\|e_i\| = 1$.

$$\|e_i\|^2 = \|e_i\|^4 + \sum_{j \neq i} (e_i|e_j)^2 \text{ donne alors :}$$

$$\sum_{j \neq i} (e_i|e_j)^2 = 0$$

donc $(e_i|e_j)$ est nul pour $j \neq i$.

Exercice 10 (Mines 2022)

Soit E un espace euclidien et f une forme linéaire sur E .

1. Montrer :

$$\exists! a \in E \text{ tq } \forall x \in E f(x) = (a|x)$$

2. Soit $n \in \mathbb{N}$.

Montrer :

$$\exists! A \in \mathbb{R}_n[X] \text{ tq } \forall P \in \mathbb{R}_n[X] \int_0^1 A(t)P(t) dt = P(0)$$

3. Montrer que le degré de A vaut n et que $A(0) > 0$.

Correction

1. Soit (e_1, \dots, e_n) une BON de E .

Soit $a = \sum_{k=1}^n a_k e_k$ un vecteur quelconque de E .

f est linéaire donc :

$$\begin{aligned} (\forall x \in E f(x) = (a|x)) &\iff (\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket f(e_i) = (a|e_i) = a_i) \\ &\iff a = \sum_{k=1}^n f(e_k)e_k \end{aligned}$$

2. Il suffit d'appliquer ce qui précède avec $E = \mathbb{R}_n[X]$ et $f : P \mapsto P(0)$, le produit scalaire étant défini par : $(P|Q) = \int_0^1 P(t)Q(t) dt$

3. Supposons A de degré inférieur ou égal à $n - 1$.

$P = XA \in \mathbb{R}_n[X]$ donc :

$$\int_0^1 tA(t)^2 dt = 0$$

Mais la fonction $t \mapsto tA(t)^2$ est continue et positive donc :

$$\forall t \in [0; 1] tA(t)^2 = 0$$

Le polynôme A a donc une infinité de racines. C'est le polynôme nul : c'est absurde, on aurait :

$$\forall P \in \mathbb{R}_n[X] P(0) = 0$$

On a donc montré que A est de degré n .

$$A(0) = \int_0^1 A(t)^2 dt = \|A\|^2 > 0 \text{ car } A \text{ est non nul.}$$

Exercice 11 (Mines 2022)

Soit E un espace euclidien de dimension $n \in \mathbb{N}^*$.

Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E .

Soit (f_1, \dots, f_n) une famille de vecteurs de E telle que :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Montrer que (f_1, \dots, f_n) est une base de E .

Que se passe-t-il si il y a égalité ?

Correction

- **Première méthode**

Au vu du nombre de vecteurs, il suffit de montrer que la famille (f_1, \dots, f_n) est libre.

Pour tout $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$, soit $\delta_k = f_k - e_k$.

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|\delta_k\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Soit $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^n$ tq $\sum_{k=1}^n \lambda_k f_k = 0$

On a donc : $\sum_{k=1}^n \lambda_k (e_k + \delta_k) = 0$

et : $\sum_{k=1}^n \lambda_k e_k = - \sum_{k=1}^n \lambda_k \delta_k$

On en déduit :

$$\begin{aligned} \sqrt{\sum_{k=1}^n \lambda_k^2} &= \left\| \sum_{k=1}^n \lambda_k e_k \right\| \text{ car } (e_1, \dots, e_n) \text{ base orthonormée de } E \\ &= \left\| \sum_{k=1}^n \lambda_k \delta_k \right\| \\ &\leq \sum_{k=1}^n |\lambda_k| \|\delta_k\| \\ &\leq \sum_{k=1}^n |\lambda_k| \frac{1}{\sqrt{n}} = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n |\lambda_k| \\ &\leq \frac{1}{\sqrt{n}} \sqrt{\sum_{k=1}^n 1^2} \sqrt{\sum_{k=1}^n |\lambda_k|^2} \text{ par Cauchy-Schwarz} \\ &\leq \sqrt{\sum_{k=1}^n \lambda_k^2} \end{aligned}$$

Donc toutes les inégalités écrites sont en fait des égalités. En particulier :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |\lambda_k| \|\delta_k\| = |\lambda_k| \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Si on suppose :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

on a donc :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |\lambda_k| = 0 \text{ donc } \lambda_k = 0$$

et la famille (f_1, \dots, f_n) est libre.

Le résultat subsiste si on suppose :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| \leq \frac{1}{\sqrt{n}}$$

et :

$$\exists k_0 \in \llbracket 1; n \rrbracket \text{ tq } \|e_{k_0} - f_{k_0}\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

En effet, toutes les inégalités étant en fait des égalités, il y a égalité dans Cauchy-Schwarz de sorte que :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |\lambda_k| = |\lambda_1|$$

et on a toujours :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |\lambda_k| \|\delta_k\| = |\lambda_k| \frac{1}{\sqrt{n}}$$

ce qui donne pour $k = k_0$:

$$|\lambda_1| \|\delta_{k_0}\| = |\lambda_1| \frac{1}{\sqrt{n}} \text{ avec } \|\delta_{k_0}\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

On en déduit $|\lambda_1| = 0$ donc $\lambda_1 = 0$ et on conclut facilement.

Reste le cas où :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Le cas d'égalité de l'inégalité de Cauchy-Schwarz donne :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |\lambda_k| = |\lambda_1|$$

Le cas d'égalité dans l'inégalité du milieu ne donne plus rien.

Le cas d'égalité de l'inégalité triangulaire permet d'affirmer que les vecteurs $\lambda_k \delta_k$ sont colinéaires et de même sens.

Les δ_k ayant la même norme et les λ_k la même valeur absolue, les vecteurs $\lambda_k \delta_k$ sont égaux, égaux à $-\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \lambda_k e_k$.

On est ainsi amené à essayer les vecteurs $f_k = e_k - \frac{1}{n} \sum_{l=1}^n e_l$.

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|f_k - e_k\| = \frac{1}{n} \sqrt{\sum_{l=1}^n 1^2} = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\text{et } \sum_{k=1}^n f_k = 0.$$

• Deuxième méthode

Soit x un vecteur orthogonal à tous les f_k .

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad |(e_k \mid x)| = |(e_k - f_k \mid x)| \leq \|e_k - f_k\| \|x\|$$

Mais $x = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x) e_k$ et :

$$\|x\|^2 = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x)^2 \leq \|x\|^2 \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2$$

Donc :

$$\left(1 - \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2 \right) \|x\|^2 \leq 0$$

$$\text{avec } \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2 < \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} = 1$$

Donc $\|x\|^2 \leq 0$ et $x = 0$.

On a donc montré : $(\text{Vect}(f_1, \dots, f_n))^\perp = \{0\}$.

On en déduit, E étant de dimension finie, $\text{Vect}(f_1, \dots, f_n) = E$ ie (f_1, \dots, f_n) est une famille génératrice de E . Vu le nombre de vecteurs et la dimension de E , (f_1, \dots, f_n) est une base de E .

On suppose désormais :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| \leq \frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\exists k_0 \in \llbracket 1; n \rrbracket \text{ tq } \|e_{k_0} - f_{k_0}\| = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\exists k_1 \in \llbracket 1; n \rrbracket \text{ tq } \|e_{k_1} - f_{k_1}\| < \frac{1}{\sqrt{n}}$$

Soit x un vecteur orthogonal à tous les f_k .

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad |(e_k \mid x)| = |(e_k - f_k \mid x)| \leq \|e_k - f_k\| \|x\|$$

$$\text{Mais } x = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x) e_k \text{ et :}$$

$$\|x\|^2 = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x)^2 \leq \|x\|^2 \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2$$

Donc :

$$\left(1 - \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2 \right) \|x\|^2 \leq 0$$

$$\text{avec } \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2 < \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} = 1 : \text{on somme } n \text{ inégalités dont une au moins est stricte}$$

Donc $\|x\|^2 \leq 0$ et $x = 0$.

On a donc montré : $(\text{Vect}(f_1, \dots, f_n))^\perp = \{0\}$.

On en déduit, E étant de dimension finie, $\text{Vect}(f_1, \dots, f_n) = E$ ie (f_1, \dots, f_n) est une famille génératrice de E . Vu le nombre de vecteurs et la dimension de E , (f_1, \dots, f_n) est une base de E .

Enfin, on traite le cas :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \|e_k - f_k\| = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

On suppose qu'il existe un vecteur x non nul et orthogonal à tous les f_k .

Quitte à diviser x par sa norme, on peut supposer x unitaire.

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad |(e_k \mid x)| = |(e_k - f_k \mid x)| \leq \|e_k - f_k\| \|x\|$$

$$\text{Mais } x = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x) e_k \text{ et :}$$

$$\|x\|^2 = \sum_{k=1}^n (e_k \mid x)^2 \leq \|x\|^2 \sum_{k=1}^n \|e_k - f_k\|^2 = \|x\|^2 \sum_{k=1}^n \frac{1}{n} = \|x\|^2$$

On a donc :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad (e_k \mid x)^2 = (e_k - f_k \mid x)^2 = \|x\|^2 \|e_k - f_k\|^2$$

D'après le cas d'égalité de l'inégalité de Cauchy-Schwarz :

$$\forall k \in \mathbb{N} \quad \exists \lambda_k \in \mathbb{R} \text{ tq } e_k - f_k = \lambda_k x$$

En prenant la norme, on obtient $\lambda_k = \pm \frac{1}{\sqrt{n}}$.

On pose $\epsilon_k = \lambda_k \sqrt{n} \in \{-1; 1\}$.

$$\begin{aligned} x &= \sum_{k=1}^n (e_k \mid x) e_k = \sum_{k=1}^n (e_k - f_k \mid x) e_k = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \epsilon_k e_k \\ \forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad f_k &= e_k - \lambda_k x = e_k - \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} x \end{aligned}$$

Réiproquement, on suppose qu'il existe $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) \in \{-1; 1\}^n$ tel que :

$$\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad f_k = e_k - \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} x \text{ où } x = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \epsilon_k e_k$$

$$\begin{aligned} \forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad (f_k \mid x) &= \left(e_k - \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} x \mid x \right) = (e_k \mid x) - \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} \|x\|^2 \\ &= \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} - \frac{\epsilon_k}{\sqrt{n}} \times \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n 1 \\ &= 0 \end{aligned}$$

On en déduit que $\text{Vect}(f_1, \dots, f_n) \subset x^\perp$. La famille (f_1, \dots, f_n) n'est pas génératrice, ce n'est donc pas une base de E .

1 Endomorphismes d'un espace euclidien

1.1 Isométries vectorielles et matrices orthogonales

Exercice 12 (*Mines 2017*)

Soient E un espace euclidien et a et b deux vecteurs non nuls.

Soit Ω l'ensemble des automorphismes orthogonaux s de E tels que $s(a) = b$.

1. Donner une CNS pour que Ω soit non vide.
2. ?

Correction

1. Si Ω est non vide, on a facilement $\|a\| = \|b\|$.

Réiproquement, on suppose $\|a\| = \|b\|$.

Si $a = b$ c'est trivial.

On suppose $a \neq b$.

Soit s la réflexion d'hyperplan $(a - b)^\perp$.

$\|a\| = \|b\|$ entraîne $a - b \perp a + b$.

$$a = \frac{a+b}{2} + \frac{a-b}{2} \text{ et } s(a) = \frac{a+b}{2} - \frac{a-b}{2} = b$$

2. ?

Exercice 13 (*CCP 2019*)

Soit $A = \begin{pmatrix} a & b & c \\ b & c & a \\ c & a & b \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$.

On note $S = a + b + c$ et $\sigma = ab + bc + ca$.

1. Montrer :

$$A \in O_3(\mathbb{R}) \iff S = \pm 1 \text{ et } \sigma = 0$$

2. Préciser une condition pour que $A \in SO_3(\mathbb{R})$.

Correction

1. Une matrice de $\mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ est orthogonale si et seulement si ses trois colonnes sont unitaires et deux à deux orthogonaux.

Les trois colonnes de A ont la même norme : $a^2 + b^2 + c^2$.

Le produit scalaire de deux colonnes (distinctes) vaut toujours $ab + bc + ac$

On en déduit :

$$\begin{aligned} A \in O(3) &\iff \begin{cases} a^2 + b^2 + c^2 = 1 \\ ab + ac + bc = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} (a+b+c)^2 - 2(ab+ac+bc) = 1 \\ ab + ac + bc = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} S^2 = 1 \\ \sigma = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} S = \pm 1 \\ \sigma = 0 \end{cases} \end{aligned}$$

2. Les matrices de $SO(3)$ sont caractérisées parmi les matrices de $O(3)$ par : $\det(A) = 1$.

$$\begin{aligned} \det(A) &= \begin{vmatrix} a & b & c \\ b & c & a \\ c & a & b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a+b+c & b & c \\ a+b+c & c & a \\ a+b+c & a & b \end{vmatrix} L_1 \leftarrow L_1 + L_2 + L_3 \\ &= (a+b+c) \begin{vmatrix} 1 & b & c \\ 1 & c & a \\ 1 & a & b \end{vmatrix} \\ &= (a+b+c) \begin{vmatrix} 1 & b & c \\ 0 & c-b & a-c \\ 0 & a-b & b-c \end{vmatrix} L_2 \leftarrow L_2 - L_1 \quad L_3 \leftarrow L_3 - L_1 \\ &= (a+b+c) \begin{vmatrix} c-b & a-c \\ a-b & b-c \end{vmatrix} \\ &= -(a+b+c) ((a-b)(a-c) + (b-c)^2) \\ &= -(a+b+c)(a^2 + bc - ab - ac + b^2 - 2bc + c^2) \\ &= -(a+b+c)((a^2 + b^2 + c^2 - (ab + ac + bc)) \end{aligned}$$

Si A est une matrice orthogonale alors son déterminant vaut $-(a+b+c)(1-0) = -(a+b+c)$ donc si A appartient à $SO(3)$ alors $S = -1$ et $\sigma = 0$.

Réiproquement, si $S = -1$ et $\sigma = 0$, A est une matrice orthogonale d'après la première question.

Son déterminant vaut alors $-S = 1$ et $A \in SO(3)$.

Finalement :

$$A \in SO(3) \iff \begin{cases} S = -1 \\ \sigma = 0 \end{cases}$$

Exercice 14 (*D'après Centrale 2017 maths 2*)

On dit que deux matrices A et B de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ vérifient la propriété (N) si, et seulement si, $\|Ax\| = \|Bx\|$ pour tout $x \in \mathbb{R}^n$ (où $\|\cdot\|$ est la norme euclidienne canonique).

1. Montrer :

A et B vérifient $(N) \iff \forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 (A_i | A_j) = (B_i | B_j)$ où A_k est la $k^{\text{ième}}$ colonne de A .

2. On suppose $A \in GL_n(\mathbb{R})$. Montrer :

A et B vérifient $(N) \iff \exists C \in O(n) \text{ tq } A = CB$

3. Soient $u = (u_1, \dots, u_p)$ et $v = (v_1, \dots, v_p)$ deux familles libres de \mathbb{R}^n telles que $G_u = G_v$ où G_u est la matrice $((u_i | u_j))_{1 \leq i, j \leq p}$.
On note $U = Vect(u_1, \dots, u_p)$ et $V = Vect(v_1, \dots, v_p)$.

(a) Montrer :

$\exists! f \in \mathcal{L}(U, V) \text{ tq } \forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket f(u_i) = v_i$

(b) Montrer que f est une isométrie vectorielle.

(c) Montrer qu'il existe une isométrie vectorielle g de \mathbb{R}^n telle que $g|_U = f$.

4. Montrer dans le cas général :

A et B vérifient $(N) \iff \exists C \in O(n) \text{ tq } A = CB$

Correction

On note (e_1, \dots, e_n) la base canonique de \mathbb{R}^n .

$\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket A_i = Ae_i$ et $B_i = Be_i$.

1. • \implies

$$\begin{aligned} \forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 & \|A(e_i + e_j)\|^2 = \|B(e_i + e_j)\|^2 \\ & \|Ae_i + Ae_j\|^2 = \|Be_i + Be_j\|^2 \\ & \|Ae_i\|^2 + \|Ae_j\|^2 + 2(Ae_i | Ae_j) = \|Be_i\|^2 + \|Be_j\|^2 + 2(Be_i | Be_j) \end{aligned}$$

D'où le résultat après simplification : $\|Ae_i\|^2 = \|Be_i\|^2$

• \iff

Soit $x \in \mathbb{R}^n$.

$$\exists (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \text{ tq } x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$$

$$\begin{aligned} \|Ax\|^2 &= \left\| \sum_{i=1}^n x_i Ae_i \right\|^2 = \left\| \sum_{i=1}^n x_i A_i \right\|^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i x_j (A_i | A_j) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i x_j (B_i | B_j) \\ &= \|Bx\|^2 \end{aligned}$$

2. • \implies

$\forall x \in \text{Ker}(B) \quad \|Ax\| = \|Bx\| = \|0\| = 0$

$\forall x \in \text{Ker}(B) \quad Ax = 0$

Mais A est inversible donc $x = 0$.

B est donc inversible.

On pose $C = AB^{-1}$.

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbb{R}^n \quad \|Cx\| &= \|AB^{-1}x\| = \|BB^{-1}x\| \\ &= \|x\|\end{aligned}$$

C est bien une matrice orthogonale.

• \Leftarrow

$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ ($A_i | A_j$) = ($CB_i | CB_j$) = ($B_i | B_j$) car C est une matrice orthogonale.
 A et B vérifient la propriété (N) d'après 1).

3. (a) u est une famille libre donc c'est une base de $U = Vect(u)$.

Une application linéaire étant parfaitement définie par la donnée des images des vecteurs d'une base de l'espace de départ :

$\exists ! f \in \mathcal{L}(U, V)$ tq $\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket$ $f(u_i) = v_i$

(b)

$$\begin{aligned}\forall x \in U \quad \|f(x)\|^2 &= \left\| \sum_{i=1}^p x_i f(u_i) \right\|^2 = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p x_i x_j (f(u_i) | f(u_j)) \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p x_i x_j (v_i | v_j) \text{ car } f(u_i) = v_i \\ &= \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p x_i x_j (u_i | u_j) = \left\| \sum_{i=1}^p x_i u_i \right\|^2 \\ &= \|x\|^2\end{aligned}$$

f est bien une isométrie vectorielle.

- (c) Soit (u_{p+1}, \dots, u_n) une BON de U^\perp .

Soit (v_{p+1}, \dots, v_n) une BON de V^\perp .

$\exists ! g \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n)$ tq $\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ $g(u_i) = v_i$

Soit $x = \sum_{i=1}^n x_i u_i \in \mathbb{R}^n$.

$$g(x) = \left(\sum_{i=1}^p x_i v_i \in V \right) + \left(\sum_{i=p+1}^n x_i v_i \in V^\perp \right).$$

Par Pythagore :

$$\begin{aligned}\|g(x)\|^2 &= \left\| \sum_{i=1}^p x_i v_i \right\|^2 + \left\| \sum_{i=p+1}^n x_i v_i \right\|^2 \\ &= \left\| f \left(\sum_{i=1}^p x_i u_i \right) \right\|^2 + \sum_{i=p+1}^n x_i^2 \text{ car } (v_{p+1}, \dots, v_n) \text{ est ON} \\ &= \left\| \sum_{i=1}^p x_i u_i \right\|^2 + \left\| \sum_{i=p+1}^n x_i u_i \right\|^2 \text{ car } (u_{p+1}, \dots, u_n) \text{ est ON} \\ &= \left\| \sum_{i=1}^n x_i u_i \right\|^2 = \|x\|^2 \text{ par Pythagore}\end{aligned}$$

g est bien un automorphisme orthogonal de \mathbb{R}^n dont la restriction à U est f .

4. Si $A = CB$ avec $C \in O(n)$ alors A et B vérifient (N) comme en 5).

On suppose désormais que A et B vérifient (N) sans être inversibles (si l'une ne l'est pas, l'autre non plus).

D'après (N), $\text{Ker}(A) = \text{Ker}(B)$ et $rg(A) = rg(B)$.

Soit (u_1, \dots, u_p) p colonnes de B formant une base de $\text{Im}(B)$.

Soient (v_1, \dots, v_p) les colonnes de A de mêmes indices.

D'après 1), $G_u = G_v$.

D'après 6), il existe g automorphisme orthogonal de \mathbb{R}^n tel que :

$$\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket \quad g(u_i) = v_i.$$

Soit $x \in \mathbb{R}^n$.

$$\exists (y_1, \dots, y_p) \in \mathbb{R}^p \text{ tq } Bx = \sum_{i=1}^p y_i u_i.$$

Soit C la matrice canonique de $g : C \in O(n)$.

$$CBx = \sum_{i=1}^p y_i v_i$$

Il existe $\epsilon_1, \dots, \epsilon_p$, p vecteurs de la base canonique tels que $u_i = B\epsilon_i$ et $v_i = A\epsilon_i$.

$$Bx = \sum_{i=1}^p y_i u_i = \sum_{i=1}^p y_i B\epsilon_i \text{ donc } x - \sum_{i=1}^p y_i \epsilon_i \in \text{Ker}(B).$$

Mais $\text{Ker}(A) = \text{Ker}(B)$ et :

$$Ax = \sum_{i=1}^p y_i A\epsilon_i = \sum_{i=1}^p y_i v_i = CBx.$$

D'où $A = CB$.

Exercice 15 (Centrale 2015, rapport du jury)

Soit f un automorphisme orthogonal d'un espace euclidien E .

On pose $g = f - id_E$.

1. Montrer que $\text{Im}(g) = \text{Ker}(g)^\perp$.
2. Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, on considère $p_n = \frac{1}{n} (id_E + f + f^2 + \dots + f^{n-1})$.
Montrer que pour tout $x \in E$, la suite $(p_n(x))$ converge vers $p(x)$ le projeté orthogonal sur $\text{Ker}(g)$.

Correction

1. Soit $x \in \text{Ker}(g)$ et $y \in \text{Im}(g)$.

$x \in \text{Ker}(g)$ donc $f(x) = x$

$y \in \text{Im}(g)$ donc : $\exists z \in E$ tq $y = g(z) = f(z) - z$

$$(x|y) = (x|f(z) - z) = (x|f(z)) - (x|z) = (f(x)|f(z)) - (x|z) = 0 \text{ car } f \in O(E)$$

Donc $\text{Ker}(g) \perp \text{Im}(g)$ et $\text{Im}(g) \subset \text{Ker}(g)^\perp$

Mais $\dim(\text{Ker}(g)^\perp) = \dim(E) - \dim(\text{Ker}(g)) = \dim(\text{Im}(g))$ avec la formule du rang.

Donc $\text{Im}(g) = \text{Ker}(g)^\perp$.

2.

$$\begin{aligned}\forall n \in \mathbb{N}^* g \circ p_n &= \frac{1}{n}(f - id_E) \circ \sum_{k=0}^{n-1} f^k = \frac{1}{n} \left(f \circ \sum_{k=0}^{n-1} f^k - \sum_{k=0}^{n-1} f^k \right) \\ &= \frac{1}{n} \left(\sum_{k=0}^{n-1} f^{k+1} - \sum_{k=0}^{n-1} f^k \right) \\ &= \frac{1}{n} (f^{n+1} - id_E)\end{aligned}$$

g et p_n commutent (ce sont des polynômes en f) donc $p_n \circ g = \frac{1}{n} (f^{n+1} - id_E)$.

Soit $x \in E$.

$$\forall n \in \mathbb{N}^* \|p_n(g(x))\| \leq \frac{1}{n} (\|f^n(x)\| + \|x\|) = \frac{2}{n} \|x\|$$

En effet $f \in O(E)$ qui est stable par \circ donc les puissances de f sont toutes dans $O(E)$.

Donc :

$$\forall x \in E p_n(g(x)) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

ou encore :

$$\forall y \in \text{Im}(g) p_n(y) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

Soit $x \in \text{Ker}(g)$.

$f(x) = x$ donc par une récurrence facile :

$$\forall n \in \mathbb{N} f^n(x) = x$$

Donc :

$$\forall n \in \mathbb{N}^* p_n(x) = \frac{1}{n}(nx) = x \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} x$$

Soit $x \in E$.

Soit y son projeté orthogonal sur $\text{Ker}(g)$.

$$x - y \in \text{Ker}(g)^\perp = \text{Im}(g)$$

$$\forall n \in \mathbb{N}^* p_n(x) = p_n(y) + p_n(x - y)$$

D'après l'étude des cas particuliers ci-dessus, $p_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} y + 0 = y$.

Exercice 16 (X 2022)

A quelle condition sur n existe-t-il $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telle que $A^2 + I_n = 0$?

Correction

Si A existe alors $A^2 = -I_n$ et en prenant le déterminant $(\det(A))^2 = (-1)^n$.

On en déduit que n est pair.

Réciproquement, si $n = 2p$ la matrice diagonale par blocs $A = \text{Diag}(B, \dots, B)$ avec $B = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ convient.

Exercice 17 (Mines 2023)

Soit $M \in O(n)$.

Montrer que $\left| \sum_{1 \leq i,j \leq n} m_{i,j} \right| \leq n \leq \sum_{1 \leq i,j \leq n} |m_{i,j}| \leq n\sqrt{n}$

Correction

Soit $U = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$.

$$MU = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n m_{1,j} \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n m_{n,j} \end{pmatrix}$$

Donc $\left| \sum_{1 \leq i, j \leq n} m_{i,j} \right| = (MU, U)$ et par Cauchy-Schwarz :

$$\left| \sum_{1 \leq i, j \leq n} m_{i,j} \right| \leq \|MU\| \|U\|$$

M étant une matrice orthogonale, $\|MU\| = \|U\|$ et :

$$\left| \sum_{1 \leq i, j \leq n} m_{i,j} \right| \leq \|U\|^2 = n$$

$$\forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket \sum_{i=1}^n m_{i,j}^2 = 1$$

On en déduit :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 m_{i,j}^2 \leq 1 \text{ puis } |m_{i,j}| \leq 1$$

Donc :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 m_{i,j}^2 \leq |m_{i,j}|$$

En sommant, on obtient :

$$n = \text{tr}(I_n) = \text{tr}(M^T M) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} m_{i,j}^2 \leq \sum_{1 \leq i, j \leq n} |m_{i,j}|$$

Il a été vu en cours que $\begin{cases} \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \times \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R} \\ (A, B) \mapsto \text{tr}(A^T B) \end{cases}$ est un produit scalaire.

Pour ce produit scalaire :

$$\forall M \in O(n) \quad \|M\|^2 = \text{tr}(M^T M) = \text{tr}(I_n) = n$$

Soit J la matrice telle que $J_{i,j} = 1$ si $m_{i,j} \geq 0$, -1 sinon.

L'inégalité de Cauchy-Schwarz donne :

$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} |m_{i,j}| = (M, J) \leq \|M\| \|J\| = \sqrt{n} \times n$$

2 Endomorphismes et matrices symétriques

Exercice 18 (CCP 2018, 2019)

Soit E un espace préhilbertien réel.

Soient f et g deux applications de E dans E telles que :

$$\forall (x, y) \in E^2 \quad (f(x)|y) = (x|g(y))$$

1. Montrer que f et g sont linéaires.
2. Que dire de l'image de g et du noyau de f ?

Correction

1. Soit x_1 et $x_2 \in E$ et $(\lambda_1, \lambda_2) \in \mathbb{R}^2$.

Soit $y \in E$.

$$\begin{aligned}(f(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) - \lambda_1 f(x_1) - \lambda_2 f(x_2)|y) &= (f(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2)|y) - \lambda_1(f(x_1|y)) - \lambda_2(f(x_2|y)) \\ &= (\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2|g(y)) - \lambda_1(x_1|g(y)) - \lambda_2(x_2|g(y)) \\ &= (\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2 - \lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2|g(y)) \\ &= 0\end{aligned}$$

Comme c'est vrai pour tout y , $f(\lambda_1 x_1 + \lambda_2 x_2) = \lambda_1 f(x_1) + \lambda_2 f(x_2)$.

f est donc linéaire.

On montre de même que g est linéaire.

2. Soit $x \in \text{Ker}(f)$ et $y \in \text{Im}(g)$.

Il existe z dans E tel que $y = g(z)$.

$$(x|y) = (x|g(z)) = (f(x)|z) = (0|z) = 0$$

$\text{Ker}(f)$ et $\text{Im}(g)$ sont donc orthogonaux.

On a donc $\text{Ker}(f) \subset \text{Im}(g)^\perp$.

La réciproque est vraie.

Soit $x \in \text{Im}(g)^\perp$.

$$\|f(x)\|^2 = (f(x)|f(x)) = (x|g(f(x))) = 0.$$

Donc $\text{Ker}(f) = \text{Im}(g)^\perp$.

3. Remarque

On suppose E de dimension finie ie E euclidien.

Soit n la dimension de E , qu'on suppose strictement positive.

Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E .

Soit A la matrice de f dans la base \mathcal{B} .

Soit B la matrice de g dans la base \mathcal{B} .

$$\forall (x, y) \in E^2 \quad (f(x)|y) = (x|g(y))$$

donne :

$$\forall (X, Y) \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})^2 \quad (AX)^T Y = X^T (BY)$$

ou encore :

$$\forall (X, Y) \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})^2 \quad X^T A^T Y = X^T BY$$

Donc $B = A^T$.

Exercice 19 (Mines 2017)

La matrice $A = \begin{pmatrix} 1-i & -4 & 5 & -7 \\ -4 & 2-i & 14 & 37 \\ 5 & 14 & 3-i & -21 \\ -7 & 37 & -21 & 4-i \end{pmatrix}$ est-elle inversible ?

Correction

La matrice $B = \begin{pmatrix} 1 & -4 & 5 & -7 \\ -4 & 2 & 14 & 37 \\ 5 & 14 & 3 & -21 \\ -7 & 37 & -21 & 4 \end{pmatrix}$ est symétrique réelle donc i n'est pas valeur propre de B .

$A = B - iI_4$ est donc inversible.

Exercice 20 (Centrale 2019)

Soit E un espace euclidien de dimension n .

Soient a et b deux vecteurs linéairement indépendants de E .

Soit $f \begin{cases} E \rightarrow E \\ x \mapsto (a|x)b + (b|x)a \end{cases}$.

1. Montrer que f est un endomorphisme symétrique de E .
2. Déterminer les valeurs propres et les sous-espaces propres de f .

Correction

1. f est un endomorphisme de E : trivial.

Un calcul simple donne :

$$\begin{aligned} \forall (x, y) \in E^2 \quad (f(x)|y) &= (a|x)(b|y) + (b|x)(a|y) \\ (x|f(y)) &= (a|y)(b|x) + (a|x)(b|x) \end{aligned}$$

f est symétrique.

2. D'après le théorème spectral, f est diagonalisable.

(a, b) est libre donc :

$$f(x) = 0 \iff (a|x) = (b|x) = 0$$

$$\ker(f) = \text{Vect}(a, b)^\perp \text{ est de dimension } n - 2 > 0.$$

0 est valeur propre de multiplicité $n - 2$ de f .

Il manque deux valeurs propres de f . Les vecteurs propres associés sont dans $(\ker(f))^\perp = \text{Vect}(a, b)$.

La matrice dans (a, b) de l'endomorphisme de $\text{Vect}(a, b)$ induit par f , noté g , est $\begin{pmatrix} (a|b) & \|b\|^2 \\ \|a\|^2 & (a|b) \end{pmatrix}$

et on utilise la méthode habituelle :

$$\begin{aligned} \chi_g &= X^2 - \text{tr}(g)X + \det(g) \\ &= X^2 - 2(a|b)X + (a|b)^2 - \|a\|^2 \|b\|^2 \\ &= (X - (a|b))^2 - \|a\|^2 \|b\|^2 \\ &= (X - (a|b) - \|a\| \|b\|)(X - (a|b) + \|a\| \|b\|) \end{aligned}$$

Les valeurs propres manquantes de f sont donc $(a|b) + \|a\| \|b\|$ et $(a|b) - \|a\| \|b\|$.

a et b sont linéairement indépendants donc non nuls et ces deux valeurs propres sont distinctes.

Le cas d'égalité de Cauchy-Schwarz assure qu'elles sont non nulles.

Passons aux sous-espaces propres :

$$\begin{aligned} xa + yb \in E_{(a|b) + \|a\| \|b\|}(f) &\iff \begin{cases} (a|b)x + \|b\|^2 y = (a|b)x + \|a\| \|b\| x \\ \|a\|^2 x + (a|b)y = (a|b)y + \|a\| \|b\| y \end{cases} \\ &\iff y = \frac{\|a\|}{\|b\|} x \end{aligned}$$

Donc le sous-espace propre de f associé à la valeur propre $(a|b) + \|a\| \|b\|$ est la droite dirigée par $\frac{a}{\|a\|} + \frac{b}{\|b\|}$.

$$\begin{aligned} xa + yb \in E_{(a|b) - \|a\|\|b\|}(f) &\iff \begin{cases} (a|b)x + \|b\|^2 y = (a|b)x - \|a\|\|b\|x \\ \|a\|^2 x + (a|b)y = (a|b)y - \|a\|\|b\|y \end{cases} \\ &\iff y = -\frac{\|a\|}{\|b\|}x \end{aligned}$$

Donc le sous-espace propre de f associé à la valeur propre $(a|b) - \|a\|\|b\|$ est la droite dirigée par $\frac{a}{\|a\|} - \frac{b}{\|b\|}$.

Exercice 21 (CCP 2019)

$$\text{Soit } A = \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & 1 \\ 0 & \dots & 0 & 1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 \\ 1 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}).$$

Quel est le rang de A ?

A est-elle diagonalisable ?

Quelles sont les valeurs propres de A ?

Correction

On suppose que $n \geq 2$.

Le rang de A est égal au rang de la famille (C_1, \dots, C_n) de ses colonnes. Mais $C_1 = C_2 = \dots = C_{n-1}$ et (C_1, C_n) est libre donc A est de rang 2.

A est diagonalisable car symétrique réelle.

On va supposer $n \geq 3$, le cas $n = 2$ ne présentant pas de difficulté particulière.

$n - 2 > 0$ donc 0 est valeur propre. La multiplicité de 0 est la même que la dimension du noyau car A est diagonalisable.

Il manque deux valeurs propres. Leur somme est égale à $\text{tr}(A) = 0$ donc elles sont opposées.

A est donc semblable à une matrice de la forme $\text{Diag}(\lambda, -\lambda, 0, \dots, 0)$ avec $\lambda > 0$.

A^2 est donc semblable à $\text{Diag}(\lambda^2, \lambda^2, 0, \dots, 0)$.

On en déduit $\text{tr}(A^2) = 2\lambda^2$.

$$\text{Mais } A^2 = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 & 0 \\ 1 & \dots & 1 & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & \dots & 1 & 0 \\ 0 & \dots & 0 & n-1 \end{pmatrix} \text{ donc } \lambda = \sqrt{n-1}$$

Exercice 22 (Centrale 2016)

On note $S = \{X \in \mathbb{R}^n \text{ tq } \|X\| = 1\}$ où $\|\cdot\|$ est la norme euclidienne canonique de \mathbb{R}^n .

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

Montrer que $\{(MX|X), X \in S\}$ est un segment de \mathbb{R} .

On pourra commencer par supposer que M est symétrique.

Correction

On commence par supposer que M est symétrique.

On note $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$ ses valeurs propres.

On a classiquement :

$$\forall X \in S \quad \lambda_1 \leq (MX|X) \leq \lambda_n \text{ ie } \{(MX|X), X \in S\} \subset [\lambda_1; \lambda_n].$$

Soit ϵ_1 un vecteur propre unitaire de M associé à la valeur propre λ_1 .

Soit ϵ_n un vecteur propre unitaire de M associé à la valeur propre λ_n .

$$\forall \theta \in \mathbb{R} \quad \cos \theta \epsilon_1 + \sin \theta \epsilon_n \in S$$

Soit $f : \theta \mapsto (M(\cos \theta \epsilon_1 + \sin \theta \epsilon_n)|\cos \theta \epsilon_1 + \sin \theta \epsilon_n)$

f est continue, $f(0) = \lambda_1$ et $f(1) = \lambda_n$

D'après le TVI $[\lambda_1; \lambda_n] \subset \{(MX|X), X \in S\}$.

On en déduit : $\{(MX|X), X \in S\} = [\lambda_1; \lambda_n]$.

Autre solution

Soit $y \in [\lambda_1; \lambda_n]$.

$$\exists t \in [0; 1] \text{ tq } y = (1 - t)\lambda_1 + t\lambda_n.$$

$$y = (MX|X) \text{ avec } X = \sqrt{1-t}\epsilon_1 + \sqrt{t}\epsilon_n.$$

Dans le cas général, on remarque :

$$(MX|X) = (MX)^T X = X^T M^T X = (X|M^T X) = (M^T X|X)$$

On en déduit :

$$(MX|X) = \left(\left(\frac{M + M^T}{2} \right) X | X \right)$$

ce qui nous ramène au cas d'une matrice symétrique.

Exercice 23 (*Mines 2011, 2019*)

Déterminer les $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telles que $A A^T A = I_n$.

Correction

$$A(A^T A) = I_n \text{ donc } A \text{ est inversible et } A^{-1} = A^T A \text{ qui est symétrique.}$$

On en déduit que A est symétrique réelle.

On a donc $A = PDP^T$ avec P orthogonale et D diagonale.

$$A A^T A = I_n \text{ donne } A^3 = I_n \text{ puis } D^3 = I_n.$$

On en déduit facilement $D = I_n$ puis $A = I_n$.

La réciproque est triviale.

Exercice 24 (*Mines 2021*)

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ telle que $A^3 + A^2 + A = 0$.

1. On suppose en plus A symétrique.
Montrer que A est nulle.
2. Montrer que $\text{tr}(A) \in \mathbb{Z}$.
3. Donner un encadrement de $\text{tr}(A)$.

Correction

1. On montre classiquement que si λ est une valeur propre complexe de A alors $\lambda^3 + \lambda^2 + \lambda = 0$ ie $\lambda = 0, j$ ou j^2 .

Mais si A est symétrique réelle, ses valeurs propres complexes sont en fait réelles : 0 est

la seule valeur propre de A .

Mais une matrice symétrique réelle est diagonalisable donc A est semblable à la diagonale nulle ie la matrice nulle. On en déduit facilement que A est nulle.

2. $\text{tr}(A)$ est la somme des valeurs propres complexes de A comptées avec leurs multiplicités donc $\text{tr}(A) = \alpha_1 \times 0 + \alpha_2 \times j + \alpha_3 j^2$ avec $\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = n$.

Mais A est réelle donc $\alpha_2 = \alpha_3$ et :

$$\text{tr}(A) = \alpha_2(j + j^2) = -\alpha_2 \in \mathbb{Z}$$

3. $\alpha_1 + 2\alpha_2 = n$ donc $0 \leq \alpha_2 \leq \frac{n}{2}$.

Avec une matrice diagonale par blocs de la forme $\text{Diag}(0, \dots, 0, R, \dots, R)$ où $R = \begin{pmatrix} -1/2 & -\sqrt{3}/2 \\ \sqrt{3}/2 & -1/2 \end{pmatrix}$,

on montre que α_2 peut prendre comme valeur tous les entiers de 0 à $\left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$.

On conclut facilement.

Exercice 25 (Mines 2011, 2019)

Soit E un espace euclidien.

Si w est un endomorphisme symétrique de E , on note $\alpha(w)$ sa plus petite valeur propre et $\beta(w)$ sa plus grande valeur propre.

1. Si w est un endomorphisme symétrique de E et x un vecteur de E , encadrer $(w(x) | x)$ à l'aide de $\alpha(w)$ et de $\beta(w)$.
2. Soient u et v deux endomorphismes symétriques de E .
Montrer $\beta(u + v) \geq \alpha(u) + \beta(v)$.

Correction

1. $\forall x \in E \quad \alpha(w) \|x\|^2 \leq (w(x) | x) \leq \beta(w) \|x\|^2$

Démonstration

D'après le théorème spectral, il existe $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ BON de E formée de vecteurs propres de w .

Pour tout $i \in \llbracket 1; n \rrbracket$, on note λ_i la valeur propre associée au vecteur propre e_i de sorte que :

$$\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad w(e_i) = \lambda_i e_i$$

Quitte à permuter les vecteurs de cette base, on peut supposer $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$.

On a alors $\lambda_1 = \alpha(w)$ et $\lambda_n = \beta(w)$.

Soit $x \in E$.

$$\exists (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \text{ tq } x = \sum_{k=1}^n x_k e_k.$$

$$\begin{aligned} (w(x) | x) &= \left(w \left(\sum_{k=1}^n x_k e_k \right) | \sum_{k=1}^n x_k e_k \right) = \left(\sum_{k=1}^n x_k w(e_k) | \sum_{k=1}^n x_k e_k \right) \\ &= \left(\sum_{k=1}^n x_k \lambda_k e_k | \sum_{k=1}^n x_k e_k \right) = \sum_{k=1}^n \lambda_k x_k^2 \text{ car } \mathcal{B} \text{ est orthonormée} \end{aligned}$$

On en déduit :

$$\lambda_1 \|x\|^2 = \lambda_1 \sum_{k=1}^n x_k^2 \leq (w(x) | x) \leq \lambda_n \sum_{k=1}^n x_k^2 = \lambda_n \|x\|^2$$

2. Soit y un vecteur propre de v pour la valeur propre $\beta(v)$.

$x = \frac{1}{\|y\|}y$ est un vecteur unitaire tel que $v(x) = \beta(v)x$.

$$\begin{aligned}\beta(u+v) &= \beta(w) \geq (w(x) | x) = (u(x) | x) + (v(x) | x) = (u(x) | x) + \beta(v) \|x\|^2 \\ &\geq \alpha(u) \|x\|^2 + \beta(v) = \alpha(u) + \beta(v)\end{aligned}$$

Exercice 26 (Centrale 2019)

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ symétrique dont toutes les valeurs propres sont strictement positives.

Etant donné un vecteur x de \mathbb{R}^n , on pose $f_A(x) = X^TAX$ où X est le vecteur colonne canoniquement associé à x .

1. Montrer que la fonction $L(f_A) : p \mapsto \max_{x \in \mathbb{R}^n} ((p|x) - f_A(x))$ est bien définie.
2. Montrer que la fonction $L(f_A)$ est de la forme f_B pour une matrice B à préciser.

Correction

1. • La question vue depuis le cours d'algèbre linéaire

A est symétrique réelle donc :

$\exists Q \in O(n)$ tq $A = QDQ^T$ avec $D = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.

Par hypothèse :

$$\forall i \in [1; n] \quad \lambda_i > 0$$

Soit $x \in \mathbb{R}^n$ et $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ la matrice colonne canoniquement associée.

Soit $p \in \mathbb{R}^n$ et $P = \begin{pmatrix} p_1 \\ \vdots \\ p_n \end{pmatrix}$ la matrice colonne canoniquement associée. Attention :

contrairement aux notations habituelles, P est une colonne et non une matrice carrée.

$$\begin{aligned}(p|x) - f_A(x) &= P^T X - X^T A X = P^T (Q D Q^T) X - X^T (Q D Q^T) X \\ &= (P^T Q) (Q^T X) - (X^T Q) D (Q^T X) \\ &= (Q^T P)^T (Q^T X) - (Q^T X)^T D (Q^T X)\end{aligned}$$

On pose $Y = Q^T X = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ et $Z = Q^T P = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix}$.

$$\begin{aligned}(p|x) - f_A(x) &= Z^T Y - Y^T D Y = \sum_{i=1}^n z_i y_i - \begin{pmatrix} y_1 & \dots & y_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 y_1 \\ \vdots \\ \lambda_n y_n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{i=1}^n z_i y_i - \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 = \sum_{i=1}^n (z_i y_i - \lambda_i y_i^2)\end{aligned}$$

Une étude de fonction élémentaire donne pour $z \in \mathbb{R}$ et $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$:

$$\forall y \in \mathbb{R} \quad zy - \lambda y^2 \leq \frac{z^2}{4\lambda} \text{ avec égalité pour } y = \frac{z}{2\lambda}$$

On en déduit :

$$(p|x) - f_A(x) \leq \sum_{i=1}^n \frac{z_i^2}{4\lambda_i}$$

avec égalité pour x tel que $Y = \begin{pmatrix} z_1/(2\lambda_1) \\ \vdots \\ z_n/(2\lambda_n) \end{pmatrix}$ ie $X = \frac{1}{2}QD^{-1}Z = \frac{1}{2}QD^{-1}Q^TP = \frac{1}{2}A^{-1}P$
 Donc la fonction $L(f_A)$ est bien définie.

- **La question vue depuis le cours sur les fonctions de plusieurs variables**

On va justifier l'existence du maximum avec le théorème des bornes atteintes.

La fonction $g : x \in \mathbb{R}^n \mapsto (p|x) - f_A(x)$ est continue (car polynomiale) et \mathbb{R}^n est un fermé non vide mais \mathbb{R}^n n'est pas borné.

On doit tout de même avoir recours à l'algèbre linéaire.

A est symétrique réelle donc :

$$\exists Q \in O(n) \text{ tq } A = QDQ^T \text{ avec } D = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n).$$

Par hypothèse :

$$\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad \lambda_i > 0$$

et on peut supposer (quitte à permuter les colonnes de Q) que $\lambda_1 \leq \dots \lambda_n$

Soit $x \in \mathbb{R}^n$ et $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ la matrice colonne canoniquement associée.

$$\begin{aligned} f_A(x) &= X^T AX = X^T(QDQ^T)XT = (X^TQ)D(Q^TX) \\ &= (Q^TX)^T D(Q^TX) \end{aligned}$$

On pose $Y = Q^TX = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

$$\begin{aligned} f_A(x) &= Y^T DY = \sum_{i=1}^n \lambda_i y_i^2 \\ &\geq \lambda_1 \sum_{i=1}^n y_i^2 = \lambda_1 Y^T Y = \lambda_1 X^T Q Q^T X = \lambda_1 X^T X \\ &\geq \lambda_1 \|x\|^2 \end{aligned}$$

On en déduit :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n \quad g(x) \leq \|p\| \|x\| - \lambda_1 \|x\|^2 \xrightarrow[\|x\| \rightarrow +\infty]{} -\infty \text{ car } \lambda_1 > 0$$

Donc :

$$\exists R > 0 \text{ tq } \|x\| \geq R \implies g(x) \leq g(0) = 0$$

La boule fermée de centre 0 et de rayon R est fermée et bornée donc :

$$\exists x_0 \in \mathcal{B}(0, R) \text{ tq } \forall x \in \mathcal{B}(0, R) \quad g(x) \leq g(x_0)$$

En particulier, $g(0) \leq g(x_0)$.

Donc si $\|x\| \geq R$ alors $g(x) \leq g(0) \leq g(x_0)$

On a donc :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n \quad g(x) \leq g(x_0)$$

La fonction g a bien un maximum sur \mathbb{R}^n .

La fonction $L(f_A)$ est bien définie.

Par contre contrairement à la première méthode, on n'a pas à ce stade la valeur du maximum.

Comme c'est un maximum sur \mathbb{R}^n , il n'y a pas d'effet de bord et $\nabla g(x_0) = 0$.

$$\begin{aligned} g(x_0 + h) &= (p|x_0 + h) - (X_0 + H)^T A(X_0 + H) \\ &= (p|x_0) + (p|h) - \left(X_0^T A X_0 + H^T A X_0 + X_0^T A H + H^T A H \right) \\ &= g(x_0) + (p|h) - \left(H^T A X_0 + X_0^T A^T H \right) + o(H) \text{ car } A^T = A \\ &= g(x_0) + (p|h) - \left(X_0^T A^T H + \left(X_0^T A^T H \right)^T \right) + o(H) \\ &= g(x_0) + (p|h) - 2X_0^T A^T H + o(h) \text{ car } X_0^T A^T H \in \mathcal{M}_1(\mathbb{R}) \\ &= g(x_0) + (p - 2A x_0|h) + o(h) \end{aligned}$$

$$\text{Donc } \nabla g(x_0) = p - 2A x_0 \text{ et } x_0 = \frac{1}{2} A^{-1} p$$

2. On a montré à la question précédente que le maximum est atteint en $x \in \mathbb{R}^n$ tel que $X = \frac{1}{2} A^{-1} P$, P étant la matrice colonne des coordonnées de p dans la base canonique

$$\begin{aligned} L(f_A)(p) &= \frac{1}{2} P^T A^{-1} P - \frac{1}{4} P^T (A^{-1})^T A A^{-1} P = \frac{1}{4} P^T A^{-1} P \\ &= f_{1/4A^{-1}}(p) \end{aligned}$$

$$\text{Donc } L(f_A) = f_B \text{ avec } B = \frac{1}{4} A^{-1}$$

Exercice 27 (Mines 2021)

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

Montrer que AA^T et $A^T A$ sont semblables.

Correction

- **Première méthode**

On commence par montrer :

Soient A et $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$.

Les matrices AB et BA ont le même polynôme caractéristique.

Démonstration

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

- **Premier cas : $A \in GL_n(\mathbb{K})$**

$$BA = A^{-1} (AB) A = A^{-1} (AB) (A^{-1})^{-1}$$

Les matrices AB et BA sont semblables donc ont le même polynôme caractéristique.

- **Deuxième cas : $A \notin GL_n(\mathbb{K})$**

Il existe une suite $(A_p)_{p \in \mathbb{N}}$ de matrices inversibles qui converge vers A .

$$\forall \lambda \in \mathbb{K} \quad \forall p \in \mathbb{N} \quad \det(\lambda I_n - A_p B) = \det(\lambda I_n - BA_p) \text{ cf le premier cas.}$$

On fixe λ et on fait tendre p vers $+\infty$.

$$\forall \lambda \in \mathbb{K} \quad \det(\lambda I_n - AB) = \det(\lambda I_n - BA)$$

D'où le résultat car \mathbb{K} est infini.

Néanmoins, l'examinatrice a demandé de montrer que toute matrice est la limite d'une suite de matrices inversibles :

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

Si A est inversible, $(A)_{p \in \mathbb{N}}$ est une suite de matrices inversibles qui converge vers A .

On suppose donc que A n'est pas inversible.

A n'a qu'un nombre fini de valeurs propres, dont 0.

Donc :

$$\exists a > 0 \text{ tq } \forall \lambda \in [-a; a] \setminus \{0\} A - \lambda I_n \in GL_n(\mathbb{K})$$

$$\frac{1}{p} \xrightarrow[p \rightarrow +\infty]{} 0 \text{ donc :}$$

$$\exists p_0 \in \mathbb{N}^* \text{ tq } \forall p \geq p_0 \frac{1}{p} \in [-a; a] \setminus \{0\}$$

On a :

i) $\forall p \geq p_0 A - \frac{1}{p} I_n \in GL_n(\mathbb{K})$

ii) $A - \frac{1}{p} I_n \xrightarrow[p \rightarrow +\infty]{} A$

On peut passer à l'exercice :

D'après ce qui précède, AA^T et $A^T A$ ont le même polynôme caractéristique.

Mais AA^T et $A^T A$ sont symétriques réelles donc leur polynôme caractéristique est scindé sur \mathbb{R} :

$$\chi_{AA^T} = \chi_{A^T A} = \prod_{i=1}^n (X - \lambda_i)$$

et AA^T et $A^T A$ sont toutes les deux semblables à $\text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, elles sont donc semblables.

- **Deuxième méthode**

On va montrer que AA^T et $A^T A$ ont les mêmes valeurs propres sans passer par le polynôme caractéristique.

Soit λ une valeur propre non nulle de AA^T .

$$\forall X \in E_\lambda(AA^T) (A^T A)(A^T X) = A^T(AA^T X) = A^T(\lambda X) = \lambda A^T X$$

Donc : $A^T(E_\lambda(AA^T)) \subset \text{Ker}(A^T A - \lambda I_n)$.

$$\text{De plus } \dim(A^T(E_\lambda(AA^T))) = \dim(E_\lambda(AA^T)) - \dim(\text{Ker}(A^T) \cap (E_\lambda(AA^T)))$$

Mais si $X \in \text{Ker}(A^T) \cap (E_\lambda(AA^T))$, $\lambda X = AA^T X = A \times 0 = 0$ donc $\text{Ker}(A^T) \cap (E_\lambda(AA^T)) = \{0\}$ et $\dim(A^T(E_\lambda(AA^T))) = \dim(E_\lambda(AA^T))$.

On en déduit que λ est valeur propre de $A^T A$ et que la dimension de $E_\lambda(A^T A)$ est supérieure ou égale à celle de $E_\lambda(AA^T)$.

Les deux matrices jouant des rôles symétriques, on a en fait prouvé qu'elles ont les mêmes valeurs propres non nulles avec des sous-espaces propres de même dimension.

Mais il s'agit de matrices symétriques réelles donc diagonalisables en BON et leurs noyaux sont les supplémentaires orthogonaux de la somme des sous-espaces propres associés aux valeurs propres non nulles. Ils sont donc de même dimension.

Les matrices AA^T et $A^T A$ ont donc le même spectre, avec pour chaque valeur propre (commune) égalité des dimensions des sous-espaces propres. De plus les sommes de ces sous-espaces propres sont égales à \mathbb{R}^n . En prenant des BON adaptées à ces sommes, on montre que AA^T et $A^T A$ sont semblables à la même matrice diagonale donc semblables entre elles.

2.1 Endomorphismes et matrices symétriques positifs

Exercice 28 (*X 2019, 2021*)

Soit $A \in S_n(\mathbb{R})$ telle que : $\forall X \in \mathbb{R}^n \quad X^T A X \geq 0$.

Montrer que $\max_{1 \leq i,j \leq n} (|a_{i,j}|) = \max_{1 \leq i \leq n} (a_{i,i})$.

Correction

- **Première méthode**

On note (e_1, \dots, e_n) la base canonique de \mathbb{R}^n .

Soit i et $j \in \llbracket 1; n \rrbracket$.

$$(e_i + e_j)^T A (e_i + e_j) \geq 0$$

$$e_i^T A e_i + e_i^T A e_j + e_j^T A e_i + e_j^T A e_j \geq 0$$

$$a_{i,i} + a_{i,j} + a_{j,i} + a_{j,j} \geq 0$$

$$-2a_{i,j} \leq a_{i,i} + a_{j,j}$$

En considérant $e_i - e_j$, on obtient : $2a_{i,j} \leq a_{i,i} + a_{j,j}$.

$$\text{Donc } 2|a_{i,j}| \leq a_{i,i} + a_{j,j} \leq 2 \max_{1 \leq i \leq n} (a_{i,i})$$

Ce majorant étant atteint lorsque $j = i = i_0$ qui réalise le maximum de $a_{i,i}$.

- **Deuxième méthode**

A est une matrice symétrique positive donc ses valeurs propres sont réelles positives.

On invoque le théorème spectral.

On note (e_1, \dots, e_n) la base canonique de \mathbb{R}^n .

On note $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ une BON de \mathbb{R}^n formée de vecteurs propres de A .

On note P la matrice de passage de $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ à (e_1, \dots, e_n) ie :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket \quad e_j = \sum_{i=1}^n p_{i,j} \epsilon_i.$$

On note λ_i la valeur propre associé à ϵ_i .

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

$$\begin{aligned} |a_{i,j}| &= |(e_i | A e_j)| = \left| \left(\sum_{k=1}^n p_{k,i} \epsilon_k | \sum_{k=1}^n p_{k,j} A \epsilon_k \right) \right| \\ &= \left| \left(\sum_{k=1}^n p_{k,i} \epsilon_k | \sum_{k=1}^n p_{k,j} \lambda_k \epsilon_k \right) \right| \\ &= \left| \sum_{k=1}^n \lambda_k p_{k,i} p_{k,j} \right| = \left| \sum_{k=1}^n \sqrt{\lambda_k} p_{k,i} \sqrt{\lambda_k} p_{k,j} \right| \\ &\leq \left(\sum_{k=1}^n \lambda_k p_{k,i}^2 \right)^{1/2} \left(\sum_{k=1}^n \lambda_k p_{k,j}^2 \right)^{1/2} \\ &= \sqrt{e_i^T A e_i} \sqrt{e_j^T A e_j} = \sqrt{a_{i,i}} \sqrt{a_{j,j}} \\ &\leq \max_{1 \leq i \leq n} (a_{i,i}) \end{aligned}$$

Ce majorant étant atteint lorsque $j = i = i_0$ qui réalise le maximum de $a_{i,i}$.

- **Troisième méthode**

On vérifie facilement que l'application $\Phi \begin{cases} \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \times \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R} \\ (X, Y) \mapsto X^T A Y \end{cases}$ est un produit

scalaire.

Si on note (e_1, \dots, e_n) la base canonique de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, on a :

$$\begin{aligned}\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2 \quad |a_{i,j}| &= \left| e_i^T A e_j \right| = |\Phi(e_i, e_j)| \\ &\leq \sqrt{\Phi(e_i, e_i)} \times \sqrt{\Phi(e_j, e_j)} \text{ par Cauchy-Schwarz} \\ &\leq \sqrt{a_{i,i}} \times \sqrt{a_{j,j}} \\ &\leq \max_{1 \leq i \leq n} (a_{i,i})\end{aligned}$$

Ce majorant étant atteint lorsque $j = i = i_0$ qui réalise le maximum de $a_{i,i}$.

Exercice 29 (Centrale 2021)

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ une matrice symétrique réelle.

Soit $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ une matrice symétrique réelle telle que $Sp(B) \subset \mathbb{R}_+^*$.

1. Soit $\Delta \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ une matrice diagonale réelle dont tous les coefficients diagonaux sont strictement positifs.
Soit $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ une matrice inversible.
Montrer que $P^T \Delta P$ est symétrique.
Montrer que les valeurs propres de $P^T \Delta P$ sont toutes réelles strictement positives.
2. Montrer qu'il existe $P \in GL_n(\mathbb{R})$ et $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ diagonale telles que $B = PP^T$ et $A = PDP^T$.
3. Deux autres questions.

La question suivante est une application classique de la question précédente :

Montrer :

$$\forall (A, B) \in S_n^+(\mathbb{R})^2 \quad \det(A + B) \geq \det(A) + \det(B)$$

Correction

1. $(P^T \Delta P)^T = P^T \Delta^T (P^T)^T = P^T \Delta P$ donc $P^T \Delta P$ est symétrique.

Soit $X \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$.

$$X^T (P^T \Delta P) X = (PX)^T \Delta (PX)$$

On note $PX = Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ et $\Delta = \text{Diag}(\delta_1, \dots, \delta_n)$.

X est non nul et P est inversible donc Y est non nul.

Il existe donc $i_0 \in \llbracket 1; n \rrbracket$ tel que $y_{i_0} \neq 0$.

$$Y^T \Delta Y = \sum_{i=1}^n \delta_i y_i^2 = (\delta_{i_0} y_{i_0}^2 > 0) + \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq i_0}} (\delta_i \lambda_i^2 \geq 0) > 0$$

On a donc prouvé que $P^T \Delta P$ est symétrique définie positive.

Ses valeurs propres sont donc toutes réelles strictement positives.

2. D'après le théorème spectral, il existe $Q \in O(n)$ et $\Delta = \text{Diag}(\delta_1, \dots, \delta_n)$ telles que $B = Q \Delta Q^T$.

Par hypothèse, les valeurs propres de B sont strictement positives donc les δ_i sont strictement positifs.

Soit $R = \text{Diag}(\sqrt{\delta_1}, \dots, \sqrt{\delta_n}) Q^T$.

C'est une matrice inversible réelle.

$$R^T R = Q \text{Diag}(\sqrt{\delta_1}, \dots, \sqrt{\delta_n}) \text{Diag}(\sqrt{\delta_1}, \dots, \sqrt{\delta_n}) Q^T = Q \Delta Q^T = B.$$

Soit $R_1 = R^{-1}$.

$R_1^T A R_1$ est symétrique :

$$(R_1^T A R_1)^T = R_1^T A^T (R_1^T)^T = R_1^T A R_1 \text{ donc } R_1^T A R_1 \text{ est symétrique (réelle).}$$

Par conséquent, il existe $S \in O(n)$ telle que $R_1^T A R_1 = SDS^T$ avec D une matrice diagonale.

Or $(R_1^T)^{-1} = (R_1^{-1})^T = R^T$ On en déduit $A = R^T SDS^T R = PDP^T$ avec $P = R^T S$ inversible réelle.

Par ailleurs, $B = R^T R = R^T I_n R = R^T S S^T R = P P^T$

3. On conserve les notations précédentes.

$$\det(B) = (\det(P))^2$$

$$\det(A) = (\det(P))^2 \det(D)$$

$$A + B = P(I_n + D)P^T \text{ donc } \det(A + B) = (\det(P))^2 \det(I_n + D)$$

On ajoute l'hypothèse : A est symétrique positive.

$$\forall X \in \mathbb{R}^n \quad X^T D X = X^T P^{-1} A (P^T)^{-1} X = ((P^T)^{-1} X)^T A (P^T)^{-1} X \geq 0 : D \text{ est elle aussi symétrique positive.}$$

Par conséquent ses coefficients sont positifs.

On en déduit (en développant le produit ou en raisonnant par récurrence) :

$$\prod_{i=1}^n (1 + d_{i,i}) \geq 1 + \prod_{i=1}^n d_{i,i}$$

$$\text{ie } \det(I_n + D) \geq \det(I_n) + \det(D)$$

On multiplie ensuite par $(\det(P))^2$ et on obtient $\det(A + B) \geq \det(A) + \det(B)$ pour A symétrique positive et B symétrique définie positive.

Si B n'est que positive, on applique ce qui précède à $B + \frac{1}{p} I_n$ qui est définie positive et on fait tendre p vers $+\infty$.

Exercice 30 (Centrale 2022)

On munit $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ de sa norme euclidienne usuelle : $\|M\| = \sqrt{\text{tr}(M^T M)}$.

On considère $M \in GL_n(\mathbb{R})$.

1. Montrer qu'il existe $(S, \Omega) \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R}) \times O_n(\mathbb{R})$ tel que $M = \Omega S$
2. Calculer $d(M, O_n(\mathbb{R})) = \inf_{V \in O_n(\mathbb{R})} \|M - V\|$.

Indication : montrer que pour tout $V \in O_n(\mathbb{R})$, $\|MV\| = \|VM\| = \|M\|$

Correction

1. $M^T M$ est symétrique. De plus si $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \setminus \{0\}$ alors :

$X^T M^T M X = (MX)^T (MX) = \|MX\|^2 > 0$ car M est inversible donc MX est non nul.
Donc $M^T M \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$.

D'après le théorème spectral, il existe $P \in O(n)$ et $D = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ avec les λ_i tous strictement positifs tels que $M^T M = PDP^T$.

$$S = P \text{Diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) P^T \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R}) \text{ et } S^2 = M^T M$$

Soit $\Omega = M S^{-1}$.

$$\Omega^T \Omega = S^{-1} M^T M S^{-1} = S^{-1} S^2 S^{-1} = I_n \text{ donc } \Omega \in O(n)$$

Enfin $M = \Omega S$.

2. On commence par démontrer l'indication.

$$\begin{aligned} \forall M_1 \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \quad \forall V \in O(n) \quad \|M_1 V\|^2 &= \text{tr}(V^T M_1^T M_1 V) = \text{tr}(M_1^T M_1 V V^T) = \text{tr}(M_1^T M_1) = \\ &\|M_1\|^2 \\ \forall M_1 \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \quad \forall V \in O(n) \quad \|V M_1\|^2 &= \text{tr}(M_1^T V^T V M_1) = \text{tr}(M_1^T M_1) = \|M_1\|^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \forall V \in O(n) \quad \|M - V\|^2 &= \|\Omega S - V\|^2 = \|\Omega(S - \Omega^T V)\|^2 \\ &= \|S - W\|^2 \text{ avec } W = \Omega^T V \in O(n) \\ &= \text{tr}((S - W)^T (S - W)) = \text{tr}(S^2 - SW - W^T S + W^T W) \\ &= \text{tr}(M^T M) - 2\text{tr}(SW) + \text{tr}(I_n) \\ &= \text{tr}(M^T M) - 2\text{tr}(P \text{Diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) P^T W) + n \\ &= \text{tr}(M^T M) - 2\text{tr}(\text{Diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) P^T W P) + n \\ &= \text{tr}(M^T M) - 2\text{tr}(\text{Diag}(\sqrt{\lambda_1}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) A) + n \text{ avec } A = P^T W P \in O(n) \\ &= \text{tr}(M^T M) - 2 \sum_{i=1}^n \sqrt{\lambda_i} a_{i,i} + n \\ &\geq \text{tr}(M^T M) - 2 \sum_{i=1}^n \sqrt{\lambda_i} + n \text{ avec égalité si } A = I_n \\ &= \text{tr}(S^2) - 2\text{tr}(S) + \text{tr}(I_n) = \text{tr}((S - I_n)^2) \end{aligned}$$