

Quelques remarques avant de commencer

R1 Soit f une application linéaire de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ dans $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$.

Soit A la matrice de f relativement à la base canonique \mathcal{B}_n de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et à la base canonique \mathcal{B}_m de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$.

Soit x un élément de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

x a pour matrice x dans la base canonique \mathcal{B}_n de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$. !!

Donc $f(x)$ a pour matrice Ax dans la base canonique \mathcal{B}_m de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$.

mais $f(x)$ a également pour matrice $f(x)$ dans la base canonique \mathcal{B}_m de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$.

Donc $f(x) = Ax$.

$$\underline{\underline{\forall x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), f(x) = Ax.}}$$

$$\text{Ker } f = \{x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \mid f(x) = 0_{\Pi_{m,1}(\mathbb{R})}\} = \{x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \mid Ax = 0_{\Pi_{m,1}(\mathbb{R})}\} = \text{Ker } A.$$

$$\text{Im } f = \{f(x); x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})\} = \{Ax; x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})\} = \text{Im } A.$$

$$\underline{\underline{\text{Ker } f = \text{Ker } A \text{ et } \text{Im } f = \text{Im } A.}}$$

R2 Soit A une matrice de $\Pi_{m,n}(\mathbb{R})$.

Posons $\forall x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), g(x) = Ax$.

- g est une application
- g est clairement linéaire.

Donc g est une application linéaire de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ dans $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$.

Soit G la matrice de g relativement à la base canonique B_n de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et \tilde{g} la base canonique B_m de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$. D'après R1: $\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), f(X) = GX$.

Pour $B_n = (E_1, E_2, \dots, E_n)$. Soit $j \in \llbracket 1, n \rrbracket$.

AE_j est la $j^{\text{ième}}$ colonne de A , GE_j est la $j^{\text{ième}}$ colonne et $AE_j = f(E_j) = GE_j$.

Alors la $j^{\text{ième}}$ colonne de A coincide avec la $j^{\text{ième}}$ colonne de G et ceci pour tout j dans $\llbracket 1, n \rrbracket$ donc $A = G$.

Alors A est la matrice de f relativement à la base canonique B_n de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et \tilde{g} la base canonique B_m de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$. On a encore $\text{Ker } g = \text{Ker } A$ et $\text{Im } g = \text{Im } A$.

R3 || Soient A et A' deux matrices de $\Pi_{m,n}(\mathbb{R})$ telle que $\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), AX = A'X$. ||

Pour $\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), f(X) = AX$ et $\tilde{f}(X) = A'X$.

$f \in \mathcal{L}(\Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \Pi_{m,1}(\mathbb{R}))$, $\tilde{f} \in \mathcal{L}(\Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \Pi_{m,1}(\mathbb{R}))$, $\pi(f, B_n, B_m) = A$ et

$\pi(\tilde{f}, B_n, B_m) = A'$.

Or $\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), f(X) = AX = A'X = \tilde{f}(X)$. Donc $f = \tilde{f}$.

Alors $A = \pi(f, B_n, B_m) = \pi(\tilde{f}, B_n, B_m) = A'$. $A = A'$.

R4 || Soit F un sous-espace vectoriel de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$, P la projection orthogonale sur F et P sa matrice dans la base canonique B_n de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

D'après R1: R4-1 $\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), p(X) = PX$.

R4-2 $\text{Ker } p = \text{Ker } P = F^\perp$

R4-3 $\text{Im } p = \text{Ker}(p - \text{Id}_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}) = \text{Ker}(P - I_n) = \text{Im } P = F$.

R4-4 $\forall X \in F, PX = X$.

R4-5 $\forall X \in F^\perp, PX = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$.

R5 Théorème du rang. \parallel Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$. \parallel

Posons $\forall X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, $g(X) = AX$.

g est une application linéaire de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ dans $\mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})$ et sa matrice relative aux deux bases \mathcal{B}_m et \mathcal{B}_n est A d'après R2.

R3 donne $\text{Ker } f = \text{Ker } A$ et $\text{Im } f = \text{Im } A$.

Alors $n = \dim \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) = \dim \text{Ker } f + \dim \text{Im } f = \dim \text{Ker } A + \dim \text{Im } A$.

Donc $\dim \text{Ker } A + \dim \text{Im } A = n$.

R6 Résulte de R3 que si $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$:

$$\underline{\underline{(\forall X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), AX = 0_{\mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})}) \Rightarrow A = 0_{\mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})}}$$

R7 Le théorème nous permet de dire que $\forall A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R}), \dim \text{Im } A = \dim \text{Ker } A$.

Q1 Question préliminaire

(U_1, U_2, \dots, U_k) est une base orthogonale de F . Notons p la projection orthogonale sur F .

le cours indique que $\forall X \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R}), p(X) = \sum_{i=1}^k \langle U_i, X \rangle U_i$.

dac $p(X) = \sum_{i=1}^k ({}^t U_i X) U_i = \sum_{i=1}^k U_i ({}^t U_i X) = \sum_{i=1}^k (U_i {}^t U_i) X$.
 \uparrow ${}^t U_i X$ est une matrice de $\Pi_1(\mathbb{R})$.

$\forall X \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R}), p(X) = \sum_{i=1}^k (U_i {}^t U_i) X$. Rappelons que P est la matrice de p dans la

base canonique $\mathcal{B}_n = (E_1, E_2, \dots, E_n)$ de $\Pi_{n,n}(\mathbb{R})$

$\forall i \in \{1, \dots, n\}, U_i \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R})$ et ${}^t U_i \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R})$. $\forall i \in \{1, \dots, n\}, U_i {}^t U_i \in \Pi_n(\mathbb{R})$ dac

$\sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i \in \Pi_n(\mathbb{R})$. Soit $j \in \{1, \dots, n\}$. $P E_j$ est la $j^{\text{ème}}$ colonne de P .

E_j a pour matrice E_j dans \mathcal{B}_n (!) dac $p(E_j)$ a pour matrice $P E_j$ dans la base \mathcal{B}_n .

mais $p(E_j)$ a aussi pour matrice $p(E_j)$ dans la base \mathcal{B} . Alors $p(E_j) = P E_j$.

dac $P E_j = (\sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i) E_j$. Alors la $j^{\text{ème}}$ colonne de P coïncide avec la $j^{\text{ème}}$ colonne

de $\sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i$ et ceci pour tout j dans $\{1, \dots, n\}$. Ainsi : $P = \sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i$.

${}^t P = {}^t (\sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i) = \sum_{i=1}^k {}^t (U_i {}^t U_i) = \sum_{i=1}^k ({}^t U_i) {}^t U_i = \sum_{i=1}^k U_i {}^t U_i = P ; {}^t P = P$.

P est une matrice symétrique.

Remarque.. Nous aurions pu utiliser directement **R2**

PARTIE I Décomposition spectrale de la matrice ${}^t A A$ associée à une matrice A de $\Pi_{m,n}(\mathbb{R})$.

Q1 a) ${}^t A \in \Pi_{n,m}(\mathbb{R})$ et $A \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R})$ dac ${}^t A A \in \Pi_n(\mathbb{R})$.

${}^t A A$ est une matrice de taille n ou d'ordre n à coefficients réels.

Soit $x \in \text{Ker } A$. $Ax = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$ d'ac ${}^t A Ax = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$. Alors $x \in \text{Ker } {}^t A A$.

Ainsi $\text{Ker } A \subset \text{Ker } {}^t A A$.

b) Soit $x \in \text{Ker } {}^t A A$. ${}^t A Ax = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$. ${}^t x {}^t A Ax = 0_{\mathbb{R}}$:

${}^t (Ax) Ax = 0$; $\|Ax\|_m^2 = 0$; $\|Ax\|_m = 0$. Ainsi $Ax = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$ et : $x \in \text{Ker } A$.

ce qui montre que $\text{Ker } {}^t A A \subset \text{Ker } A$. Comme $\text{Ker } A \subset \text{Ker } {}^t A A$, on peut dire que :

$\text{Ker } A = \text{Ker } {}^t A A$.

$$A = 0_{\Pi_{n,n}(\mathbb{R})} \Leftrightarrow \text{Ker } A = \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \text{Ker } {}^t A A = \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \Leftrightarrow {}^t A A = 0_{\Pi_n(\mathbb{R})}$$

\uparrow [R6]
 \uparrow [R6]

Ainsi A et ${}^t A A$ sont simultanément nulles.

c) Soit $y \in \text{Im } {}^t A A$. $\exists x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$, ${}^t A Ax = y$.

Posons $z = Ax$. $z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et ${}^t Az = y$ d'ac $y \in \text{Im } {}^t A$.

Alors $\text{Im } {}^t A A \subset \text{Im } {}^t A$.

La relation du rang appliquée à A et à ${}^t A A$ donne :

$$\dim \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) = \dim \text{Ker } A + \text{rg } A \text{ et } \dim \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) = \dim \text{Ker } {}^t A A + \text{rg } ({}^t A A). \leftarrow \text{[R5]}$$

Or $\text{Ker } A = \text{Ker } {}^t A A$ d'ac $\dim \text{Ker } {}^t A A = \dim \text{Ker } A$.

Ainsi $\text{rg } A = \text{rg } ({}^t A A)$. Or d'après le rappel $\text{rg } {}^t A = \text{rg } A$. $\leftarrow \text{[R7]}$

d'ac $\text{rg } ({}^t A A) = \text{rg } {}^t A$ ou $\dim \text{Im } {}^t A A = \dim \text{Im } {}^t A$ ($< +\infty$!).

$\text{Im } {}^t A A \subset \text{Im } {}^t A$ et $\dim \text{Im } {}^t A A = \dim \text{Im } {}^t A$ ($< +\infty$!) donne $\text{Im } {}^t A A = \text{Im } {}^t A$.

$\text{Im } {}^t A = \text{Im } {}^t A A$.

Q3) a) $f(AA) = f(A^t(A)) = fAA$ et $fAA \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$.

fAA est une matrice (carrée) symétrique à coefficients réels donc

fAA est diagonalisable.

Soit λ une valeur propre de fAA . Soit X un vecteur propre associé. Notons que $\lambda \in \mathbb{R}$!

$X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, $X \neq 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$ et $fAA X = \lambda X$.

$$\text{Alors } \|AX\|_n^2 = f(AX)AX = fX fAA X = fX(\lambda X) = \lambda fX X = \lambda \|X\|_n^2.$$

Comme $\|X\|_n^2 \neq 0$: $\lambda = \frac{\|AX\|_n^2}{\|X\|_n^2}$ donc λ est un réel positif ou nul.

Les valeurs propres de fAA sont des réels positifs ou nuls.

b) Soient i et j deux éléments distincts de $\overline{\{1, p\}}$ (ce qui suppose $p \geq 2$).

Soit $X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. $P_j X \in \text{Im } P_j \stackrel{\text{R4.3}}{=} \text{Ker}(P_j - I_n) = E_{\lambda_j}(fAA)$.

Or $E_{\lambda_j}(fAA)$ est orthogonal à $E_{\lambda_i}(fAA)$. Donc $P_j X \in (E_{\lambda_i}(fAA))^\perp$.

Or $(E_{\lambda_j}(fAA))^\perp = \text{Ker } P_i$ (R4.2). Donc $P_i P_j X = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$.

$\forall X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, $P_i P_j X = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$. Ainsi: $P_i P_j = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$. (R6)

$\forall (i, j) \in \overline{\{1, p\}}^2$, $i \neq j \Rightarrow P_i P_j = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$.

Soit $X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. $\exists ! (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p) \in E_{\lambda_1}(fAA) \times E_{\lambda_2}(fAA) \times \dots \times E_{\lambda_p}(fAA)$, $X = \sum_{j=1}^p \lambda_j$.

Soit $i \in \overline{\{1, p\}}$. $P_i X = \sum_{j=1}^p P_i \lambda_j = \sum_{j=1}^p P_i P_j \lambda_j \stackrel{P_i P_j = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})} \text{ si } i \neq j}{=} P_i P_i \lambda_i \stackrel{P_i^2 = P_i}{=} P_i \lambda_i = \lambda_i$.
 \uparrow $\lambda_i \in \text{Ker}(P_i - I_n)$
 $P_j \lambda_j = \lambda_j$ (car $\lambda_j \in E_{\lambda_j}(fAA) = \text{Ker}(P_j - I_n)$)

Alors $\forall i \in \overline{\{1, p\}}$, $P_i X = \lambda_i$.

$$X = \sum_{i=1}^p \lambda_i = \sum_{i=1}^p P_i X = \left(\sum_{i=1}^p P_i \right) X$$

$\forall X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, $I_n X = X = \left(\sum_{i=1}^p P_i \right) X$ donc $\sum_{i=1}^p P_i = I_n$ ou $I_n = \sum_{i=1}^p P_i$

(R3)

Soit $X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$. $\exists! (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p) \in E_{\lambda_1}(TAA) \times E_{\lambda_2}(TAA) \times \dots \times E_{\lambda_p}(TAA)$, $X = \sum_{i=1}^p \lambda_i$.

$$TAA X = \sum_{i=1}^p TAA \lambda_i = \sum_{i=1}^p \lambda_i \lambda_i = \sum_{i=1}^p \lambda_i P_i X = \left(\sum_{i=1}^p \lambda_i P_i \right) X.$$

voilà plus court!

$$\forall X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), (TAA)X = \left(\sum_{i=1}^p \lambda_i P_i \right) X \text{ d'ac } \underline{\underline{TAA = \sum_{i=1}^p \lambda_i P_i}} \quad (\boxed{R3}).$$

Q4) \square $TAA = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$. Soit $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$. Soit $\lambda \in \mathbb{R}$.

$$TAA X = \lambda X = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} 3x - 3y = \lambda x \\ -3x + 3y = \lambda y \\ 6z = \lambda z \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda x = -\lambda y \\ 3x - 3y = \lambda x \\ (\lambda - 6)z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda(x+y) = 0 \\ y = x - \frac{1}{3}x \\ (\lambda - 6)z = 0 \end{cases}$$

1^{ère} cas.. $\lambda = 0$ $TAA X = \lambda X \Leftrightarrow \begin{cases} y = x \\ z = 0 \end{cases}$.

Alors 0 est valeur propre de TAA et $E_0(TAA)$: Vect $\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}\right)$.

2^{ème} cas.. $\lambda \neq 0$ $TAA X = \lambda X \Leftrightarrow \begin{cases} y = -x \\ -x = x - \frac{1}{3}x \\ (\lambda - 6)z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = -x \\ (2 - \frac{1}{3})x = 0 \\ (\lambda - 6)z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y = -x \\ (6 - \lambda)x = 0 \\ (\lambda - 6)z = 0 \end{cases}$.

\square $\lambda \neq 6$. $AX = \lambda X \Leftrightarrow \begin{cases} x = 0 \\ y = 0 \\ z = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \lambda = 0_{\Pi_{3,1}(\mathbb{R})}$.

Alors λ n'est pas valeur propre de TAA.

\square $\lambda = 6$ $TAA X = \lambda X \Leftrightarrow y = -x \Leftrightarrow x + y = 0$

Alors 6 est valeur propre de TAA et $E_6(TAA)$ est l'hyperplan d'équation

$x + y = 0$ dans le bon cas à quel de $\Pi_{3,1}(\mathbb{R})$.

Alors $\text{sp } TAA = \{0, 6\}$. Ici $p = 2$, $\lambda_1 = 0$ et $\lambda_2 = 6$

Soit P_1 (resp. P_2) la matrice de la projection orthogonale sur $E_{\lambda_1}(TAA)$ (resp. $E_{\lambda_2}(TAA)$).

Alors $I_3 = P_1 + P_2$ et $TAA = \lambda_1 P_1 + \lambda_2 P_2 = 6 P_2$

D'ac $P_2 = \frac{1}{6} TAA = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$ et $P_1 = I_3 - P_2 = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 6 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} - \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3/2 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 3/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

$$P_3 = \begin{pmatrix} 11L & 11L & 0 \\ 11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ et } P_2 = \begin{pmatrix} 11L & -11L & 0 \\ -11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

La décomposition spectrale de A est : $0_n \begin{pmatrix} 11L & 11L & 0 \\ 11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + 6_n \begin{pmatrix} 11L & -11L & 0 \\ -11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$

D) Noter que $A^t A = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^n a_k^2$.

$${}^t A A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} (a_1, a_2, \dots, a_n) = (a_i a_j)_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}.$$

$$({}^t A A)^2 = \left(\sum_{k=1}^n a_k a_l a_l a_j \right)_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}} = \left(\left(\sum_{k=1}^n a_k^2 \right) a_i a_j \right)_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}} = \left(\sum_{k=1}^n a_k^2 \right) (a_i a_j)_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}} = (A^t A) {}^t A A.$$

$$\text{Alors } ({}^t A A)^2 - (A^t A) {}^t A A = 0_{\Pi_n(\mathbb{R})}.$$

Le polynôme $X^2 - (A^t A) X$ est annulateur pour la matrice ${}^t A A$.

Les racines de ce polynôme annulateur sont 0 et $A^t A$ donc $\text{Sp } {}^t A A \subset \{0, A^t A\}$.

$$\text{Ker } {}^t A A = \text{Ker } A = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \Pi_n(\mathbb{R}) \mid (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0 \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \Pi_n(\mathbb{R}) \mid \sum_{k=1}^n a_k x_k = 0 \right\}$$

Rappelons que les réels a_1, a_2, \dots, a_n ne sont pas simultanément nuls.

Alors $\text{Ker } {}^t A A$ est l'hyperplan d'équation $a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_n x_n = 0$ dans la base canonique de $\Pi_n(\mathbb{R})$. Distinguer alors deux cas.

1^{er} cas. $n=1$. ${}^t A A \in \Pi_1(\mathbb{R})$ et ${}^t A A = (a_1^2) = (A^t A)$

$$\text{Alors } \text{Sp } {}^t A A = \{a_1^2\} = \{A^t A\}.$$

$$\text{Ici } p=1 \text{ et } d_1 = a_1^2 = A^t A. A = a_1 P_1 \text{ donc } P_1 = I_1.$$

La décomposition spectrale de ${}^t A A$ est ${}^t A A = a_1^2 I_1$.

2^{ème} cas. $n \geq 2$. Alors $\text{Ker } {}^t A A$ a une dimension non nulle car $n-1 \geq 1$.

donc 0 est valeur propre de ${}^t A A$ et le sous-espace propre associé $E_0({}^t A A)$ est l'hyperplan d'équation $a_1 x_1 + \dots + a_n x_n = 0$

dans la base canonique de $\Pi_n(\mathbb{R})$.

tAA est symétrique donc elle est diagonalisable et ses sous-espaces propres sont orthogonaux.

Comme $0 \in \text{Sp } {}^tAA$ et $\dim E_0({}^tAA) = n-1$, tAA admet une autre valeur propre qui ne peut être que A^tA et c'est le sous-espace propre et l'orthogonal de l'hyperplan d'équation $a_1 v_1 + a_2 v_2 + \dots + a_n v_n = 0$ c'est à dire la droite vectorielle de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ engendrée par $\begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$.

Résumé... $\text{Sp } {}^tAA = \{0, A^tA\}$. $E_0({}^tAA)$ est l'hyperplan d'équation $a_1 v_1 + \dots + a_n v_n = 0$ dans le base canonique de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $E_{A^tA}({}^tAA) = \text{Vect}({}^tA)$.

Ici $p=2$, $\lambda_1=0$ et $\lambda_2=A^tA$. ${}^tAA=0 \cdot P_1 + A^tA P_2$ donc $P_2 = \frac{1}{A^tA} {}^tAA$.

Alors $P_1 = I_n - \frac{1}{A^tA} {}^tAA$.

La décomposition spectrale de tAA est ${}^tAA = 0 \cdot P_1 + A^tA P_2$ ou $P_2 = \frac{1}{A^tA} {}^tAA$.

$P_1 = I_n - \frac{1}{A^tA} {}^tAA$.

Exercice... retrouvez directement que $P_2 = \frac{1}{A^tA} {}^tAA$ et $P_1 = I_n - \frac{1}{A^tA} {}^tAA$.

PARTIE II Pseudo solution d'une équation linéaire.

Q5) On suppose que l'ensemble X_0 dans $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ tel (le) que $AX_0 = B$.

* Soit X_1 une pseudo solution de l'équation $AX = B$.

$$\forall Z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX_1 - B\|_m \leq \|AZ - B\|_m. \text{ En particulier } \|AX_1 - B\|_m \leq \|AX_0 - B\|_m = 0.$$

Alors $\|AX_1 - B\|_m = 0$; $AX_1 - B = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$. $AX_1 = B$. Alors X_1 est solution de l'équation $AX = B$.

* Réciproquement soit X_1 une solution de l'équation $AX = B$.

$$X_1 \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \text{ et } AX_1 = B.$$

Alors $\forall Z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX_1 - B\|_m = 0 \leq \|AZ - B\|_m$ donc X_1 est une pseudo solution de l'équation $AX = B$.

Ainsi si l'équation $AX = B$ admet une solution les pseudo solutions de l'équation sont LES solutions de l'équation.

Q6) Soit $\lambda \in \mathbb{R}$ et soit $\gamma \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

$$\forall Z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX - B\|_m \leq \|AZ - B\|_m \text{ donc } \forall Z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX - B\|_m^2 \leq \|AZ - B\|_m^2.$$

$$\text{Alors } \|AX - B\|_m^2 \leq \|A(X + \lambda\gamma) - B\|_m^2 = \|AX - B + \lambda A\gamma\|_m^2 = \|AX - B\|_m^2 + 2\langle AX - B, \lambda A\gamma \rangle + \|\lambda A\gamma\|_m^2.$$

$$\text{Donc } 0 \leq 2\lambda \langle A\gamma, AX - B \rangle + \lambda^2 \|A\gamma\|_m^2 = 2\lambda {}^t(A\gamma)(AX - B) + \lambda^2 \|A\gamma\|_m^2.$$

$$\text{Alors } 0 \leq \lambda^2 \|A\gamma\|_m^2 + 2\lambda {}^t(A\gamma)(AX - B) \text{ et ceci pour tout } \lambda \in \mathbb{R} \text{ et tout } \gamma \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}).$$

$$\text{Soit } \gamma \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}). \forall \lambda \in \mathbb{R}, 0 \leq \lambda [\lambda \|A\gamma\|_m^2 + 2 {}^t(A\gamma)(AX - B)]$$

$$\text{Donc } \begin{cases} \forall \lambda \in \mathbb{R}_+^*, 0 \leq \lambda \|A\gamma\|_m^2 + 2 {}^t(A\gamma)(AX - B) & (1) \\ \forall \lambda \in \mathbb{R}_-^*, 0 \geq \lambda \|A\gamma\|_m^2 + 2 {}^t(A\gamma)(AX - B) & (2) \end{cases}$$

En faisant tendre λ vers 0 par valeurs supérieures (resp. inférieures) dans (1) (resp. (2))

on obtient $2 {}^t(A\gamma)(AX - B) \geq 0$ (resp. $2 {}^t(A\gamma)(AX - B) \leq 0$).

$$\text{Alors } 0 \leq 2 {}^t(A\gamma)(AX - B) \leq 0. \quad 2 {}^t(A\gamma)(AX - B) = 0. \quad \underline{{}^t(A\gamma)(AX - B) = 0.}$$

$$\forall \gamma \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \langle \gamma, {}^t A(Ax-B) \rangle = \langle \gamma, {}^t A(Ax-B) \rangle = 0.$$

$$\text{Ainsi } {}^t A(Ax-B) \in (\Pi_{n,1}(\mathbb{R}))^\perp = \{0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}\}. \quad {}^t A(Ax-B) = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}; \quad {}^t A Ax - {}^t AB = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$$

$$\text{Donc } {}^t A Ax = {}^t AB.$$

Si x est une pseudo solution de l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$ alors ${}^t A Ax = {}^t AB$.

(97) Soit x un élément de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ tel que ${}^t A Ax = {}^t AB$.

montrons que x est une pseudo solution de l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$.

Soit $z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

$$\|Az-B\|_m^2 = \|A(z-x) + Ax-B\|_m^2 = \|A(z-x)\|_m^2 + 2\langle A(z-x), Ax-B \rangle + \|Ax-B\|_m^2$$

$$\langle A(z-x), Ax-B \rangle = {}^t(A(z-x))(Ax-B) = {}^t(z-x)({}^t A(Ax-B) - {}^t A Ax) = {}^t(z-x)({}^t A Ax - {}^t AB) = 0 \text{ car } {}^t A Ax = {}^t AB.$$

$$\text{Donc } \|Az-B\|_m^2 = \|A(z-x)\|_m^2 + \|Ax-B\|_m^2 \geq \|Ax-B\|_m^2. \text{ Ainsi } \|Ax-B\| \leq \|Az-B\|.$$

$\forall z \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), \|Ax-B\| \leq \|Az-B\|$. x est une pseudo solution de l'équation

$x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$.

Si $x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et ${}^t A Ax = {}^t AB$: x est une pseudo solution de l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$.

$${}^t AB \in \text{Im } {}^t A \text{ et } \text{Im } {}^t A = \text{Im } {}^t AA. \text{ Alors } {}^t AB \in \text{Im } {}^t AA.$$

Donc $\exists x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R}), {}^t A Ax = {}^t AB$. x est une pseudo solution de l'équation

$x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$.

Résumé... • l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax' = B$ admet au moins une pseudo solution.

• ses pseudo solutions sont les $x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ tels que ${}^t A Ax = {}^t AB$.

Q8 Soit $x = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$.

$${}^t A A x = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3x-3y \\ -3x+3y \\ 6z \end{pmatrix} \text{ et } {}^t A B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ -3 \\ 6 \end{pmatrix}.$$

$${}^t A A x = {}^t A B \Leftrightarrow \begin{cases} 3x-3y=3 \\ -3x+3y=-3 \\ 6z=6 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} y=x-1 \\ z=1 \end{cases}.$$

L'ensemble des pseudo-solutions de l'équation $x \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$ et $Ax=B$ est $\left\{ \begin{pmatrix} x \\ x-1 \\ 1 \end{pmatrix}; x \in \mathbb{R} \right\}$

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

$$\left\| \begin{pmatrix} x \\ x-1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_3^2 = x^2 + (x-1)^2 + 1^2 = x^2 - 2x + 1 + 1 = 2\left(x - \frac{1}{2}\right)^2 + 2 = 2\left(x - \frac{1}{2}\right)^2 + 2 \times \frac{1}{4} + 2.$$

$$\left\| \begin{pmatrix} x \\ x-1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_3^2 = 2\left(x - \frac{1}{2}\right)^2 + \frac{3}{2} \geq 2\left(\frac{1}{2} - \frac{1}{2}\right)^2 + \frac{3}{2} = \left\| \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2-1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|_3^2.$$

↑ avec égalité si et seulement si $x = \frac{1}{2}$.

$\begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/2 \\ 1 \end{pmatrix}$ est l'unique pseudo-solution de l'équation $x \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$ et $Ax=B$ de norme minimale.

Q9 Soit x_0 une pseudo-solution de l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax'=B$. Soit $x \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

x pseudo-solution de l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax'=B$

$$\Downarrow {}^t A A x = {}^t A A x_0 \text{ (car } {}^t A A x_0 = {}^t A B)$$

$$\Downarrow {}^t A A (x - x_0) = 0$$

$$\Downarrow x - x_0 \in \text{Ker } {}^t A A = \text{Ker } A$$

$$\Downarrow \exists y \in \text{Ker } A, x = x_0 + y$$

Alors l'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ admet une solution et une seule si et seulement

si $\text{Ker } A = \{0\} \subset \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$. Or $n = \dim \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) = \text{rg } A + \dim \text{Ker } A$. RS

Soit $\text{Ker } A = \{0\} \subset \Pi_{n,1}(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \dim \text{Ker } A = 0 \Leftrightarrow \text{rg } A = n$.

L'équation $x' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $Ax'=B$ admet une solution et une seule si et seulement si

le rang de A est n .

PARTIE III Pseudo inverse d'une matrice

Q10) l'équation possède au moins une pseudo solution x_0 .

Nous avons vu alors que l'ensemble des pseudo solutions de l'équation est alors $\{x_0 + \gamma; \gamma \in \text{Ker } A\}$ ou $\{x_0 - \gamma; \gamma \in \text{Ker } A\}$!

On cherche alors à montrer que l'application : $\varphi : \text{Ker } A \rightarrow \mathbb{R}^+$ possède un minimum et que ce minimum est atteint

$$\gamma \mapsto \|x_0 - \gamma\|$$

en un seul point de $\text{Ker } A$.

$\text{Ker } A$ est un sous-espace vectoriel de l'espace vectoriel euclidien $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

Le théorème de meilleure approximation permet de dire que :

$$\exists \min_{\gamma \in \text{Ker } A} \|x_0 - \gamma\| \text{ existe.}$$

$$\exists \exists! \gamma_0 \in \text{Ker } A, \min_{\gamma \in \text{Ker } A} \|x_0 - \gamma\| = \|x_0 - \gamma_0\|$$

$\exists \gamma_0$ est la projection orthogonale de x_0 sur $\text{Ker } A$.

Alors $S := x_0 - \gamma_0$ est l'unique pseudo solution de l'équation de norme minimale.

Soit une pseudo solution de l'équation donc ${}^t A S = {}^t A B$.

γ_0 est la projection orthogonale de x_0 sur $\text{Ker } A$. Alors $S = x_0 - \gamma_0 \in (\text{Ker } A)^\perp = (\text{Ker } {}^t A)^\perp$

Donc ${}^t A S = {}^t A B$ et $S \in (\text{Ker } {}^t A)^\perp$.

Réciproquement soit S' un élément de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ tel que ${}^t A S' = B$ et $S' \in (\text{Ker } {}^t A)^\perp$.

Alors S' est une pseudo solution donc $\exists \gamma \in \text{Ker } A, S' = x_0 + \gamma$.

Pour $\gamma' = -\gamma$. Alors $S' = x_0 - \gamma'$ et $\gamma' \in \text{Ker } A$

Alors $\gamma' \in \text{Ker } A$ et $x_0 - \gamma' = S' \in (\text{Ker } ({}^t A))^\perp = (\text{Ker } A)^\perp$. Donc γ' est la projection

orthogonale de x_0 sur $\text{Ker } A$. Alors $\gamma' = \gamma_0$ donc $S' = x_0 - \gamma' = x_0 - \gamma_0 = S$.

Alors S est la pseudo solution de norme minimale.

L'équation $\lambda \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$ admet une unique pseudo solution de norme minimale notée S et elle est caractérisée par les deux conditions :

$${}^t AAS = {}^t AB \text{ et } S \text{ est orthogonal à } \text{Ker } {}^t AA.$$

Q11) a) Supposons que $\text{rg } A = n$. Q2 c)

$$\text{Alors } \text{rg } {}^t AA = \dim \text{Im } {}^t AA = \dim \text{Im } {}^t A = \text{rg } {}^t A = \text{rg } A = n.$$

${}^t AA \in \Pi_n(\mathbb{R})$ et $\text{rg } {}^t AA = n$ donc ${}^t AA$ est inversible.

$$\text{Comme } {}^t AAS = {}^t AB : \underline{\underline{S = ({}^t AA)^{-1} {}^t AB.}}$$

Notons que dans ce cas $({}^t AA)^{-1} {}^t AB$ est l'unique pseudo solution de l'équation.

b) $A = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$. Alors ${}^t A = 0_{\Pi_{n,m}(\mathbb{R})}$ et ${}^t AA = 0_{\Pi_n(\mathbb{R})}$.

Soit S la pseudo solution de norme minimale de l'équation $\lambda \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$.

$$S \in (\text{Ker } {}^t AA)^\perp = (\text{Ker } 0_{\Pi_n(\mathbb{R})})^\perp = (\Pi_{n,1}(\mathbb{R}))^\perp = \{0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}\}.$$

$$\text{donc } \underline{\underline{S = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}}.}$$

Q12) Soit ψ l'application qui à tout élément B de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ associe la pseudo solution de norme minimale de l'équation $\lambda \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$.

• ψ est une application de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ dans $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$.

• Soit $\lambda \in \mathbb{R}$. Soit $(B, B') \in (\Pi_{n,1}(\mathbb{R}))^2$.

$$\text{Posons } S = \psi(B) \text{ et } S' = \psi(B') \quad \underline{\underline{\lambda S + S' \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})}}.$$

$${}^t AAS = {}^t AB \text{ et } {}^t AAS' = {}^t AB' \text{ donc } {}^t AA(\lambda S + S') = \lambda {}^t AAS + {}^t AAS' = \lambda {}^t AB + {}^t AB'.$$

$$\underline{\underline{{}^t AA(\lambda S + S') = {}^t A(B + \lambda B')}}.$$

$S \in (K_e tAA)^+$ et $S' \in (K_e tAA)^+$ d'ac $\lambda S + S' \in (K_e tAA)^+$.

Ceci achève de montrer que $\lambda S + S'$ est la pseudo solution de norme minimale de l'équation $X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = (\lambda B + B')$.

D'ac $\lambda S + S' = \psi(\lambda B + B')$. Ainsi $\psi(\lambda B + B') = \lambda S + S' = \lambda \psi(B) + \psi(B')$.

$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall (B, B') \in (\Pi_{m,1}(\mathbb{R}))^2, \psi(\lambda B + B') = \lambda \psi(B) + \psi(B')$. ψ est linéaire.

$\psi \in \mathcal{L}(\Pi_{m,1}(\mathbb{R}), \Pi_{n,1}(\mathbb{R}))$.

Dans ce suite $A^+ = \Pi(\psi, \mathcal{B}_m, \mathcal{B}_n)$.

Notons que en échangeant n et m [R1] permet de dire que $\forall B \in \Pi_{m,1}(\mathbb{R}), \psi(B) = A^+ B$.

D'ac pour tout $B \in \Pi_{m,1}(\mathbb{R}), A^+ B$ est l'unique pseudo solution de norme minimale

de l'équation $X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$.

Q13 a) Supposons $\pi(A) = \emptyset$. Alors 0 est la seule valeur propre de tAA . $p=1$ et $\lambda_1=0$.

D'ac $tAA = 0_{\Pi_n(\mathbb{R})}$ ($\dots tAA = \sum_{i=1}^p \lambda_i P_i$)

Alors $A = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$ d'après Q2 b). Ceci est contraire à l'hypothèse.

D'ac $\pi(A) \neq \emptyset$.

b) Pour montrer que $A^+ = \sum_{i \in \pi(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tA$ il suffit de montrer que pour tout

B dans $\Pi_{m,1}(\mathbb{R}), A^+ B = \sum_{i \in \pi(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tAB$. ([R3]).

Cela revient à montrer que pour tout $B \in \Pi_{m,1}(\mathbb{R}), \sum_{i \in \pi(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tAB$ est

la pseudo solution de l'équation $X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$.

Soit $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$. Poser $S = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tAB$

Notons que S est défini et que $S \in \mathbb{R}^{n \times n}$. notons alors que $\begin{cases} tAS = tAB \\ \text{et} \\ S \in (\text{Ker } tAA)^\perp \end{cases}$

notons deux petit lemme.

Lemme 1. $\forall i \in \Gamma(A), tAA P_i = \lambda_i P_i$.

P_i est une matrice de projection

Preuve... $tAA = \sum_{k=1}^p \lambda_k P_k$ donc $tAA P_i = \sum_{k=1}^p \lambda_k P_k P_i = \lambda_i P_i^2 = \lambda_i P_i$. $tAA P_i = \lambda_i P_i$.
 $P_k P_i = 0_{n \times n}$ si $k \neq i$

Remarque... On peut retrouver le résultat en remarquant que $\forall \lambda \in \mathbb{R}, P_i \lambda \in \sum P_i$ et $\nabla \text{Im } P_i = \text{Ker}(tAA - \lambda_i I_n)$.

Lemme 2. $(\text{Ker } tAA)^\perp = \bigoplus_{i \in \Gamma(A)} E_{\lambda_i}(tAA) = \text{Im } tAA$.

Preuve... 1^{er} cas... $\text{Ker } tAA = \{0_{n \times n}\}$. Alors $(\text{Ker } tAA)^\perp = \mathbb{R}^n$.

de plus on a les valeurs propres de tAA alors $\sum P_i = \{ \lambda_i ; i \in \Gamma(A) \}$ et

tAA est inversible. donc $\bigoplus_{i \in \Gamma(A)} E_{\lambda_i}(tAA) = \bigoplus_{i=1}^p E_{\lambda_i}(tAA) = \mathbb{R}^n = (\text{Ker } tAA)^\perp$ et

$\text{Im } tAA = \mathbb{R}^n = (\text{Ker } tAA)^\perp$
est tAA inversible

2^{ème} cas... $\text{Ker } tAA \neq \{0_{n \times n}\}$. Alors $\lambda_1 = 0$, $E_{\lambda_1}(tAA) = \text{Ker } tAA$ et $\Gamma(A) = \{0, p\}$.

$\mathbb{R}^n = \bigoplus_{i=1}^p E_{\lambda_i}(tAA) = E_{\lambda_1}(tAA) \oplus \bigoplus_{i=2}^p E_{\lambda_i}(tAA) = \text{Ker } tAA \oplus \left(\bigoplus_{i \in \Gamma(A)} E_{\lambda_i}(tAA) \right)$.

donc $\text{Ker } tAA$ et $\bigoplus_{i \in \Gamma(A)} E_{\lambda_i}(tAA)$ sont supplémentaires.

pour tout $i \in \{2, p\}$, $E_{\lambda_1}(tAA)$ et $E_{\lambda_i}(tAA)$ sont orthogonaux.

donc pour tout $i \in \Gamma(A)$ $\text{Ker } tAA$ et $E_{\lambda_i}(tAA)$ sont orthogonaux. Alors $\text{Ker } tAA$ et $\bigoplus_{i \in \Gamma(A)} E_{\lambda_i}(tAA)$

sont orthogonaux.

$\text{Ker } {}^tAA$ et $\bigoplus_{i \in P(A)} E_{\lambda_i}({}^tAA)$ sont supplémentaires et orthogonaux d'ac $\bigoplus_{i \in P(A)} E_{\lambda_i}({}^tAA) = (\text{Ker } {}^tAA)^\perp$

Soit $i \in P(A)$. Soit $X \in E_{\lambda_i}({}^tAA)$. ${}^tAA X = \lambda_i X$ d'ac $\lambda_i = \frac{1}{\lambda_i} {}^tAA X = {}^tAA \left(\frac{1}{\lambda_i} X \right) \in \text{Im } {}^tAA$.
 $\lambda_i \neq 0$

$\forall i \in P(A), E_{\lambda_i}({}^tAA) \subset \text{Im } {}^tAA$.

d'ac $\bigoplus_{i \in P(A)} E_{\lambda_i}({}^tAA) \subset \text{Im } {}^tAA$.

donc $\bigoplus_{i \in P(A)} E_{\lambda_i}({}^tAA) = \dim(\text{Ker } {}^tAA)^\perp = n - \dim(\text{Ker } {}^tAA) = \dim \text{Im } {}^tAA$.

des deux points précédents on a d'ac $\bigoplus_{i \in P(A)} E_{\lambda_i}({}^tAA) = \text{Im } {}^tAA$.

ceci achève la preuve du lemme 2

Exercice... Montrer que $(\text{Im } {}^tAA)^\perp = \text{Ker } {}^tAA$ et trouver d'ac $\text{Im } {}^tAA = (\text{Ker } {}^tAA)^\perp$. ▽

Rappelons que $B \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, que nous avons posé $S = \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAB$ et que nous souhaitons montrer que ${}^tAS = {}^tAB$ et que $S \in (\text{Ker } {}^tAA)^\perp$.

$$\bullet {}^tAS = \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} {}^tAA P_i {}^tAB = \sum_{i \in P(A)} P_i {}^tAB \bullet$$

\uparrow
 ${}^tAA P_i = \lambda_i P_i$ (lemme 1)

1^{er} cas où λ_i est une valeur propre de tAA . Alors $P(A) = \{1, p\}$.

$$\text{d'ac } {}^tAS = \sum_{i=1}^p P_i {}^tAB = \left(\sum_{i=1}^p P_i \right) {}^tAB = I_n {}^tAB = {}^tAB.$$

2^{er} cas où λ_1 est une valeur propre de tAA . Mais $\lambda_2 = 0$ et $P(A) = \{2, p\}$.

$$\text{d'ac } {}^tAS = \sum_{i=2}^p P_i {}^tAB.$$

montrons que $P_2 {}^tA = 0_{\mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})}$. Pour cela montrons que $\forall X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), P_2 {}^tA X = 0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})}$.

Soit $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$. ${}^tA X \in \text{Im } {}^tA = \text{Im } {}^tAA = (\text{Ker } {}^tAA)^\perp = (E_{\lambda_2}({}^tAA))^\perp = \text{Ker } P_2$.

Alors $P_2 {}^tA X = 0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})}$ et ceci pour tout $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$. d'ac $P_2 {}^tA = 0_{\mathcal{M}_{n,n}(\mathbb{R})}$ R6

$$\text{Alors } tAA^t S = \sum_{i=1}^p P_i tAB = \sum_{i=1}^p P_i tAB = \left(\sum_{i=1}^p P_i \right) tAB = I_n tAB = tAB.$$

donc les deux cas $tAA^t S = tAB$.

• Montrons que $S \in (\text{Ker } tAA)^{\perp}$.

$$\forall C \in \mathcal{P}(A), P_i tAB \in \text{Im } P_i \text{ et } \text{Sp } P_i = E_{\lambda_i}(tAA) \subset \bigoplus_{\lambda \in \mathcal{P}(A)} E_{\lambda}(tAA) = \text{Im } tAA = (\text{Ker } tAA)^{\perp}$$

Alors $S = \sum_{i \in \mathcal{P}(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tAB \in (\text{Ker } tAA)^{\perp}$ comme combinaison linéaire

d'éléments de $(\text{Ker } tAA)^{\perp}$.

$tAA^t S = tAB$ et $S \in (\text{Ker } tAA)^{\perp}$. Alors S est une solution de norme minimale

de l'équation $X \in \Pi_{m,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$.

Donc $S = A^+ B$.

$$\text{Ainsi } \forall B \in \Pi_{m,1}(\mathbb{R}), A^+ B = \sum_{i \in \mathcal{P}(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tAB.$$

$$\text{Donc } \underline{\underline{A^+ = \sum_{i \in \mathcal{P}(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tA}}$$

R3

Q14) Montrons que $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 6, P_1 = \begin{pmatrix} 11L & 11L & 0 \\ 11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, P_2 = \begin{pmatrix} 11L & -11L & 0 \\ -11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$... et que $\text{Sp } A = \{0, 6\}$!

$$\text{Alors } \underline{\underline{A^+ = \frac{1}{6} P_2 tA = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 11L & -11L & 0 \\ -11L & 11L & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}}}$$

$$\text{donc } A^+ B = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 3 \\ -3 \\ 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Montrons aussi que pour $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ la pseudo solution

de norme minimale de l'équation $X \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$ et $AX = B$ est $\begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/2 \\ 1 \end{pmatrix}$

Q15 1^o cas... $A = 0_{\Pi_{3,n}(\mathbb{R})}$. Ici $m=1$.

Nous avons vu alors dans Q11 b) que pour tout $B \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$ on

prendo n'importe quelle norme minimale de $X \in \Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ et $AX=B$ et $0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$.

Donc $\forall B \in \Pi_{3,1}(\mathbb{R})$, $A^+B = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$. Alors $A^+ = 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})}$.

2^o cas... $A \neq 0_{\Pi_{3,n}(\mathbb{R})}$

a) $n=1$. Dans I Q4 b) nous avons vu que $\text{Sp } {}^tAA = \{0, \lambda\} = \{A^+A\}$,
 $p=1$, $\lambda_1 = {}^tAA = a_1^2$, $P_1 = I_1$.

Comme $A = (a_1) \neq 0_{\Pi_{3,1}(\mathbb{R})}$: $\lambda_1 \neq 0$.

$$\text{Alors } A^+ = \frac{1}{\lambda_1} P_1 {}^tA = \frac{1}{\lambda_1} {}^tA = \frac{1}{a_1^2} A = \frac{1}{A^+A} {}^tA. \quad A^+ = \frac{1}{A^+A} {}^tA.$$

b) $n \geq 2$. Dans I Q4 b) nous avons vu que $\text{Sp } {}^tAA = \{0, \lambda\} = \{A^+A\}$, $p=2$,

$$\lambda_1 = 0, \lambda_2 = A^+A, P_1 = I_n - \frac{1}{A^+A} {}^tAA, \quad P_2 = \frac{1}{A^+A} {}^tAA.$$

$$\text{Alors } A^+ = \frac{1}{\lambda_2} P_2 {}^tA = \frac{1}{A^+A} \left(\frac{1}{A^+A} {}^tAA \right) {}^tA = \frac{1}{(A^+A)^2} {}^tAA {}^tA = \frac{A^+A}{{(A^+A)^2}} {}^tA = \frac{1}{A^+A} {}^tA.$$

$A^+A \in \mathbb{R}$

$$\text{Donc } A^+ = \frac{1}{A^+A} {}^tA.$$

$$\text{Donc si } A \in \Pi_{3,n}(\mathbb{R}), \quad A^+ = \begin{cases} \frac{1}{A^+A} {}^tA & \text{si } A \neq 0_{\Pi_{3,n}(\mathbb{R})} \\ 0_{\Pi_{n,1}(\mathbb{R})} & \text{si } A = 0_{\Pi_{3,n}(\mathbb{R})} \end{cases}.$$

PARTIE IV Étude de l'opérateur $A \mapsto A^+$

$$\textcircled{Q16} \bullet AA^+A = A \left(\sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i^+ A \right) A = A \left(\sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i^+ AA \right)$$

$\forall \lambda \in \mathbb{C} \setminus \{0\}, P_i^+ AA = P_i \sum_{\lambda \in P(A)} \lambda P_i = \sum_{\lambda \in P(A)} \lambda P_i P_i = \lambda P_i = \lambda P_i$. $\forall \lambda \in \mathbb{C} \setminus \{0\}, P_i^+ AA = \lambda P_i$.
 $P_i P_i = 0_{\mathbb{R}^n}$ si $\lambda \neq i$

Alors $AA^+A = A \sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} \lambda_i P_i = \sum_{\lambda_i \in P(A)} A P_i$.

1^{er} cas... 0 n'est pas valeur propre de AA . Alors $P(A) = \{1, \dots, n\}$.

$$AA^+A = \sum_{i=1}^n A P_i = A \sum_{i=1}^n P_i = A I_n = A$$

2^{es} cas... 0 est valeur propre de A . $\lambda_1 = 0$ et $P(A) = \{1, \dots, n\}$.

$$\forall X \in \mathbb{R}^n, P_1 X \in \mathbb{R}^n, P_1 = E_{\lambda_1}(AA) = \text{Ker}(AA) = \text{Ker}(A).$$

Donc $\forall X \in \mathbb{R}^n, A P_1 X = 0_{\mathbb{R}^n}$. Alors $A P_1 = 0_{\mathbb{R}^n}$. R

$$\text{Donc } AA^+A = \sum_{\lambda_i \in P(A)} A P_i = \sum_{i=2}^n A P_i = \sum_{i=1}^n A P_i = A \sum_{i=1}^n P_i = A I_n = A.$$

Dans les deux cas $AA^+A = A$.

$$\bullet A^+A = \sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i^+ AA = \sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} \lambda_i P_i = \sum_{\lambda_i \in P(A)} P_i. \quad \underline{\underline{A^+A = \sum_{\lambda_i \in P(A)} P_i}}$$

$$A^+AA^+ = \sum_{\lambda_i \in P(A)} P_i A^+.$$

$$\forall \lambda \in P(A), P_i A^+ = P_i \sum_{\lambda \in P(A)} \frac{1}{\lambda} P_i^+ A = \sum_{\lambda \in P(A)} \frac{1}{\lambda} P_i P_i^+ A = \frac{1}{\lambda} P_i^+ A = \frac{1}{\lambda} P_i^+ A.$$

Donc $\forall \lambda \in P(A), P_i A^+ = \frac{1}{\lambda} P_i^+ A$.

$$\text{Alors } A^+AA^+ = \sum_{\lambda_i \in P(A)} P_i A^+ = \sum_{\lambda_i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i^+ A = A^+. \quad \underline{\underline{A^+AA^+ = A^+}}$$

• Nous avons vu que $A^+A = \sum_{i \in P(A)} P_i$.

Alors ${}^t(A^+A) = {}^t(\sum_{i \in P(A)} P_i) = \sum_{i \in P(A)} {}^tP_i = \sum_{i \in P(A)} P_i = A^+A$.

Ainsi ${}^t(A^+A) = A^+A$.

↑ d'après le précédent, P_i est la matrice d'une projection orthogonale dans P_i et symétrique.

• ${}^t(AA^+) = {}^t(A \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tA) = {}^t(\sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} A P_i {}^tA) = \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} {}^t(A P_i {}^tA)$.

Or $\forall i \in \mathbb{I}, \forall \lambda_i, {}^t(A P_i {}^tA) = {}^t({}^tA) {}^tP_i {}^tA = A P_i {}^tA$.

↑ ${}^tP_i = P_i$

donc ${}^t(AA^+) = \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} {}^t(A P_i {}^tA) = \sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} A P_i {}^tA = A (\sum_{i \in P(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tA) = AA^+$.

${}^t(AA^+) = AA^+$.

Exercice... Montre que A^+A est la matrice de la projection orthogonale

de $\Pi_{n,1}(\mathbb{R})$ sur $\text{Im } {}^tAA$ ou sur $\text{Im } {}^tA$ ou sur $(\text{Ker } {}^tAA)^\perp$.

Montre que AA^+ est la matrice de la projection orthogonale

de $\Pi_{m,1}(\mathbb{R})$ sur $\text{Im } A$.

Q17) 0) $\pi^t\pi^tA = \pi^t(\pi A) = \pi A \pi = \pi$.

${}^tA^t\pi = {}^t(\pi A) \pi = \pi A \pi = \pi$.

$A^+A^t\pi = A^+(\pi A) = A^+A = A$.

${}^tA^+A = {}^t(A^+A) = A^+A = A$.

Alors $\pi = \pi^t\pi^tA = {}^tA^t\pi\pi$ & $A = A^+A^t\pi = {}^t\pi^tAA$.

$A = A^+A^t\pi$ donc ${}^tA = {}^t(A^+A^t\pi) = {}^t(\pi) {}^t({}^tA) {}^tA = \pi A^tA$.

$A = {}^t\pi^tAA$ donc ${}^tA = {}^t({}^t\pi^tA)A = {}^tA {}^t({}^t\pi) = {}^tAA\pi$.

${}^tA = {}^tAA\pi = \pi A^tA$.

b) prouver que $\forall B \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R}), \pi B = A^+ B$.

Il suffit de montrer que $\forall B \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R}), {}^t A A \pi B = {}^t A B$ et $\pi B \in (\text{Ker } {}^t A A)^\perp$.

Soit $B \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R})$.

• ${}^t A A \pi B = {}^t A B$ car ${}^t A A \pi = {}^t A$ d'après a).

• Soit $x \in \text{Ker } {}^t A A$.

$$\langle \pi B, x \rangle = \langle x, \pi B \rangle = {}^t x \pi B = {}^t x ({}^t A \pi \pi B).$$

Or ${}^t A \pi \pi B \in \text{Im } {}^t A = \text{Im } {}^t A A$. Donc $\exists y \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R}), {}^t A \pi \pi B = {}^t A A y$.

$$\text{Donc } \langle \pi B, x \rangle = {}^t x ({}^t A A y) = {}^t x {}^t A A y = {}^t ({}^t A A x) y = \langle {}^t A A x, y \rangle = \langle 0, y \rangle = 0.$$

\uparrow
 $x \in \text{Ker } {}^t A A$

Donc $\forall x \in \text{Ker } {}^t A A, \langle \pi B, x \rangle = 0$. $\pi B \in (\text{Ker } {}^t A A)^\perp$

Ainsi $\forall B \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R}), \pi B = A^+ B$.

Après d'après R3 : $\pi = A^+$

Nous avons montré que A^+ vérifie les relations (*) et que $A^+ \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R})$.

Nous avons aussi montré que si $\pi \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R})$ et si π vérifie ^{les relations} (*) alors $\pi = A^+$.

Ainsi A^+ est l'unique matrice de $\Pi_{n,n}(\mathbb{R})$ qui vérifie les relations (*).

Q18 a) $(A^+)^+$ est l'unique matrice de $\Pi_{n,n}(\mathbb{R})$ qui vérifie :

$$A^+ = A^+ (A^+)^+ A^+, \quad (A^+)^+ = (A^+)^+ A^+ (A^+)^+, \quad {}^t ((A^+)^+ A^+) = (A^+)^+ A^+ \text{ et}$$

$${}^t (A^+ (A^+)^+) = A^+ (A^+)^+.$$

Or $A \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R})$ et $A^+ = A^+ A A^+, A = A A^+ A, {}^t (A A^+) = A A^+ \text{ et } {}^t (A^+ A) = A^+ A$

Ainsi $(A^+)^+ = A$.

D) $tA \in \Pi_{m,n}(\mathbb{R})$. Ainsi $(tA)^+$ est l'unique matrice Π de $\Pi_{m,n}(\mathbb{R})$ telle que

$$tA = tA \Pi tA, \quad \Pi = \Pi tA \Pi, \quad t(\Pi tA) = \Pi tA \text{ et } t(tA \Pi) = tA \Pi.$$

$$\bullet tA^+ \in \Pi_{m,m}(\mathbb{R}) \text{ car } A^+ \in \Pi_{n,n}(\mathbb{R})$$

$$\bullet tA tA^+ tA = t(A A^+ A) = tA.$$

$$\bullet tA^+ tA tA^+ = t(A^+ A A^+) = tA^+.$$

$$\bullet t(tA^+ tA) = A A^+ = t(A A^+) = tA^+ tA.$$

$$\bullet t(tA tA^+) = A^+ A = t(A^+ A) = tA tA^+.$$

Donc tA^+ vérifie les propriétés caractéristiques de $(tA)^+$.

Ainsi $\underline{\underline{(tA)^+ = tA^+}}$.

Q19) Soit $x \in \mathbb{R}_+^*$. $t(AA + xI_n) = \sum_{i=1}^p \lambda_i P_i + x \sum_{i=1}^p P_i = \sum_{i=1}^p (\lambda_i + x) P_i.$

Posons $Q = \sum_{i=1}^p \frac{1}{\lambda_i + x} P_i$

$$(tAA + xI_n) Q = \left(\sum_{i=1}^p (\lambda_i + x) P_i \right) \left(\sum_{k=1}^p \frac{1}{\lambda_k + x} P_k \right) = \sum_{i=1}^p \sum_{k=1}^p \frac{\lambda_i + x}{\lambda_k + x} P_i P_k.$$

$$\text{Or } \forall (i, k) \in \{1, \dots, p\}^2, P_i P_k = \begin{cases} P_i & \text{si } k=i \\ 0_{\Pi_n(\mathbb{R})} & \text{sinon} \end{cases}$$

$$\text{Donc } (tAA + xI_n) Q = \sum_{i=1}^p \frac{\lambda_i + x}{\lambda_i + x} P_i = \sum_{i=1}^p P_i = I_n.$$

Ceci suffit pour dire que $tAA + xI_n$ est inversible et d'inverse Q .

Donc $tAA + xI_n$ est inversible et $\underline{\underline{(tAA + xI_n)^{-1} = \sum_{i=1}^p \frac{1}{\lambda_i + x} P_i}}$.

Remarque... L'inversibilité de $tAA + xI_n = tAA - (-x)I_n$ était donc déjà le départ car $-x \notin \text{Sp } tAA$ puisque $-x \in \mathbb{R}_-^*$ et $\text{Sp } tAA \subset \mathbb{R}_+^*$.

Alors $(tAA + x I_n)^{-1} tA = \sum_{i=1}^p \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA$.

1^{er} cas.. on a p valeurs propres de A . Alors $\Gamma(A) = [1, p]$.

Ainsi $(tAA + x I_n)^{-1} tA = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA$.

2^{er} cas.. 0 est valeur propre de A . $\lambda_1 = 0$ et $\Gamma(A) = [2, p]$.

Notre travail prouvé d'abord dans Q13 b) (fin de la page 14) que

$P_1 tA = 0$ $\Pi_{n,2}(\mathbb{R})$

Alors $(tAA + x I_n)^{-1} tA = \sum_{i=2}^p \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA$.

Dans tous les cas $(tAA + x I_n)^{-1} tA = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA$.

$\forall i \in \Gamma(A), \lambda_i \neq 0$ donc $\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{1}{\lambda_i + x} = \frac{1}{\lambda_i}$.

Alors $\forall i \in \Gamma(A), \lim_{x \rightarrow 0^+} \left(\frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA \right) = \frac{1}{\lambda_i} P_i tA$. Ainsi $\lim_{x \rightarrow 0^+} \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i + x} P_i tA = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i tA = A^+$

donc $\lim_{x \rightarrow 0^+} (tAA + x I_n)^{-1} tA = A^+$.

$A = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 3 \\ 1 & -3 & 3 \\ -3 & 3 & 2 \end{pmatrix}$. $tAA = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$. Soit $x \in \mathbb{R}_+^*$. $tAA + x I_3 = \begin{pmatrix} 3+x & -3 & 0 \\ -3 & 3+x & 0 \\ 0 & 0 & 6+x \end{pmatrix}$

Soient $X = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \\ \delta \end{pmatrix}$ et $Y = \begin{pmatrix} \alpha' \\ \beta' \\ \delta' \end{pmatrix}$ deux éléments de $\Pi_{3,2}(\mathbb{R})$ tels que $(A + x I_3)X = Y$

Alors $\begin{cases} (3+x)\alpha - 3\beta = \alpha' \\ -3\alpha + (3+x)\beta = \beta' \\ (6+x)\delta = \delta' \end{cases}$

En ajoutant la ligne 1 et la ligne 2 on a $\alpha(\alpha + \beta) = \alpha' + \beta'$ donc $3\alpha + 3\beta = \frac{3}{x}(\alpha' + \beta')$.
La dernière ligne donne $\delta = \frac{1}{6+x} \delta'$.

$$\begin{cases} (3+\kappa)\alpha - 3\beta = \alpha' \\ 3\alpha + 3\beta = \frac{3}{\kappa}(\alpha' + \beta') \end{cases} \quad \text{d'où en ajoutant à la 1^{ère} (6+\kappa)\alpha = \alpha' + \frac{3}{\kappa}(\alpha' + \beta').$$

$$\begin{cases} -3\alpha + (3+\kappa)\beta = \beta' \\ 3\alpha + 3\beta = \frac{3}{\kappa}(\alpha' + \beta') \end{cases} \quad \text{de même } (6+\kappa)\beta = \frac{3}{\kappa}(\alpha' + \beta') + \beta'.$$

$$\alpha = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} (\kappa\alpha' + 3\alpha' + 3\beta') = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} ((3+\kappa)\alpha' + 3\beta').$$

$$\beta = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} (3\alpha' + 3\beta' + \kappa\beta') = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} (3\alpha' + (3+\kappa)\beta').$$

$$\delta = \frac{1}{6+\kappa} \delta' = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} \kappa \delta'.$$

Ceci suffit pour dire que $({}^tAA + \kappa I_3)^{-1} = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} \begin{pmatrix} 3+\kappa & 3 & 0 \\ 3 & 3+\kappa & 0 \\ 0 & 0 & \kappa \end{pmatrix}.$

$$({}^tAA + \kappa I_3)^{-1} {}^tA = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} \begin{pmatrix} 3+\kappa & 3 & 0 \\ 3 & 3+\kappa & 0 \\ 0 & 0 & \kappa \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\kappa(6+\kappa)} \begin{pmatrix} \kappa & \kappa - \kappa & -\kappa \\ -\kappa & -\kappa & \kappa \\ \kappa & \kappa & \kappa \end{pmatrix} = \frac{1}{6+\kappa} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$\text{d'où } A^+ = \lim_{\kappa \rightarrow 0} [({}^tAA + \kappa I_3)^{-1} {}^tA] = \lim_{\kappa \rightarrow 0} \left[\frac{1}{6+\kappa} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \right] = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Nous retrouvons $A^+ = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$

(Q20) Soit $\alpha \in \mathbb{R}^n$. Pour $A' = \alpha A$, ${}^tA'A' = \alpha^2 {}^tAA$

$$A'^+ = \lim_{\kappa \rightarrow 0^+} [({}^tA'A' + \kappa I_n)^{-1} {}^tA'] = \lim_{\kappa \rightarrow 0^+} [(\alpha^2 {}^tAA + \kappa I_n)^{-1} \alpha {}^tA]$$

$$A'^+ = \alpha \lim_{\kappa \rightarrow 0^+} \left[\frac{1}{\alpha^2} ({}^tAA + \frac{\kappa}{\alpha^2} I_n)^{-1} {}^tA \right] = \frac{1}{\alpha} \lim_{\kappa \rightarrow 0^+} [({}^tAA + \frac{\kappa}{\alpha^2} I_n)^{-1} {}^tA] = \frac{1}{\alpha} A^+$$

Ainsi $(\alpha A)^+ = \frac{1}{\alpha} A^+$ pour tout α dans \mathbb{R}^n .

1^{er} cas $A = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$ alors $dA = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$ donc $(dA)^+ = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$. (d'après III 911 b).

Alors $\lim_{\alpha \rightarrow 0} (dA)^+ = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$.

2^{es} cas. $A \neq 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$. Supposons $A^+ = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$.

Alors $A = (A^+)^+ = 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$! Alors $A^+ \neq 0_{\Pi_{m,n}(\mathbb{R})}$.
 \uparrow
 III 911 b)

A^+ ayant un coefficient non nul : $\frac{1}{\alpha} A^+$ n'a pas de limite lorsque α tend vers 0.

donc $(dA)^+$ n'a pas de limite lorsque α tend vers 0.