

DM n° 20 : Espaces euclidiens

Correction du problème 1 – (Pseudo-inverse d'une matrice - ESSEC 2012)

1. Question préliminaire

Soit (U_1, \dots, U_n) une b.o.n. de E_n obtenue en complétant la b.o.n. de F . Ainsi, en particulier, par définition de la projection orthogonale :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad PU_i = \begin{cases} U_i & \text{si } i \leq k \\ 0 & \text{si } i > k. \end{cases}$$

Or soit $M = \sum_{j=1}^k U_j {}^t U_j$. On a :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad MU_i = \sum_{j=1}^k U_j {}^t U_j U_i = \sum_{j=1}^k U_j \langle U_j U_i \rangle = \sum_{j=1}^k \delta_{i,j} U_j,$$

car (U_1, \dots, U_n) est une b.o.n.. Ainsi,

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad MU_i = \begin{cases} U_i & \text{si } i \leq k \\ 0 & \text{si } i > k. \end{cases}$$

Ainsi, les endomorphismes canoniquement associés à M et P coïncident sur la base (U_1, \dots, U_n) . Par rigidité, on en déduit qu'ils sont égaux. Ainsi, $\boxed{M = P}$.

Partie I – Décomposition spectrale de la matrice ${}^t A A$ associée à une matrice A de $\mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$.

2. (a) Puisque ${}^t A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{R})$, on a $\boxed{{}^t A A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$.

Par ailleurs, si $X \in \text{Ker}(A)$, $AX = 0$, donc ${}^t A A X = 0$, donc $X \in \text{Ker}({}^t A A)$. On en déduit que $\boxed{\text{Ker}(A) \subset \text{Ker}({}^t A A)}$.

(b) Soit $X \in \text{Ker}({}^t A A)$. On a alors

$$\|AX\|_n^2 = {}^t(AX)(AX) = ({}^t X {}^t A)(AX) == {}^t X ({}^t A A X) = 0.$$

Ainsi, $\|\cdot\|_n$ étant une norme, la propriété de séparation amène $AX = 0$, donc $X \in \text{Ker}(A)$. Ainsi, $\text{Ker}({}^t A A) \subset \text{Ker}(A)$.

L'autre inclusion ayant déjà été établie, $\boxed{\text{Ker}(A) = \text{Ker}({}^t A A)}$.

En particulier, $A = 0 \iff \text{Ker}(A) = E_n \iff \text{Ker}({}^t A A = E) \iff {}^t A A = 0$.

- (c) • Soit $Y \in \text{Im}({}^t A A)$. Il existe donc $X \in E_n$ tel que $Y = {}^t A A X = {}^t A(AX)$. Ainsi $Y \in \text{Im}({}^t A)$. On en déduit que $\text{Im}({}^t A) \subset \text{Im}({}^t A A)$.
- Comme une matrice et sa transposée ont même rang, et d'après le théorème du rang :

$$\begin{aligned} \dim(\text{Im}({}^t A)) &= \text{rg}({}^t A) \\ &= \text{rg}(A) \\ &= n - \dim \text{Ker}(A) && (\text{théorème du rang}) \\ &= n - \dim \text{Ker}({}^t A A) && (\text{question 2(b)}) \\ &= \text{rg}({}^t A A) && (\text{théorème du rang}) \\ &= \dim \text{Im}({}^t A A) \end{aligned}$$

- L'inclusion avec égalité des dimensions amène l'égalité : $\text{Im}({}^t A) = \text{Im}({}^t A A)$

3. (a) La matrice ${}^t A A$ est symétrique. En effet,

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

Ainsi, elle est symétrique réelle, donc $\boxed{\text{diagonalisable.}}$

Soit λ une valeur propre de ${}^t A A$, de valeur propre associée X . On a alors :

$$\|AX\|_m^2 = \langle AX, AX \rangle = {}^t X ({}^t A A X) = {}^t X (\lambda X) = \lambda \|X\|_n^2.$$

Comme $\|AX\|_m^2 \geq 0$ et $\|X\|_n^2 > 0$, on en déduit que $\boxed{\lambda \geq 0}$.

- (b) • Pour commencer, montrons que les sous-espaces propres sont en somme directe orthogonale. En effet, cela provient du fait que d'après le théorème spectral (admis avant le problème), on peut diagonaliser ${}^t A A$ en b.o.n. Cela se redémontre très facilement directement : si λ et μ sont deux valeurs propres, et X et Y deux vecteurs propres associés :

$$\mu \langle X, Y \rangle = \langle X, {}^t A A Y \rangle = {}^t X {}^t A A Y = {}^t ({}^t A A X) Y = \langle {}^t A A X, Y \rangle = \lambda \langle X, Y \rangle.$$

Ainsi,

$$(\mu - \lambda) \langle X, Y \rangle = 0,$$

donc, puisque $\lambda \neq \mu$, $\langle X, Y \rangle = 0$. Ainsi, $E_\lambda({}^t A A) \perp E_\mu({}^t A A)$. La somme est donc orthogonale.

- Pour $k \in \llbracket 1, p \rrbracket$, on note $p_k \mathcal{L}(E)$ la projection orthogonale de E_n associée à la matrice P_k . Soit i et j distincts dans $\llbracket 1, p \rrbracket$, et $x \in E$. On considère la décomposition de x dans la somme directe $\bigoplus_{i=1}^p E_{\lambda_i}({}^t A A)$:

$$x = \sum_{k=1}^p x_k, \quad x_k \in E_{\lambda_k}({}^t A A).$$

Puisque pour tout $k \neq j$, $x_k \perp E_{\lambda_i}({}^t A A)$, $p_j(x_k) = x_j \in E_{\lambda_j}({}^t A A)$. On a alors $x_j \perp E_{\lambda_i}({}^t A A)$, donc $p_i \circ p_j(x) = 0$.

Ainsi, la matrice associée à $p_i \circ p_j$ vérifie $\boxed{P_i P_j = 0}$.

- Avec les notations précédents,

$$\sum_{i=1}^p p_i(x) = \sum_{i=1}^p x_i = x, \quad \text{donc:} \quad \sum_{i=1}^p p_i = \text{id.}$$

On en déduit que $\boxed{I_n = \sum_{i=1}^p P_i}$

- Toujours avec les mêmes notations, en notant u l'endomorphisme associé à ${}^t A A$,

$$u(x) = \sum_{i=1}^p u(x_i) = \sum_{i=1}^p \lambda_i x_i = \sum_{i=1}^p \lambda_i p(x),$$

ce qui s'écrit matriciellement :

$$\boxed{{}^t A A = \sum_{i=1}^p \lambda_i P_i}.$$

On peut de plus exprimer P_i comme dans la question préliminaire. C'est sous cette forme-là qu'on donne souvent la décomposition spectrale.

4. Exemples :

- (a) On calcule d'abord ${}^t A A$:

$${}^t A A = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 0 \\ -3 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$$

Le réel λ est valeur propre de tAA ssi $\det({}^tAA - \lambda I_3) = 0$, ssi

$$0 = \begin{vmatrix} 3-\lambda & -3 & 0 \\ -3 & 3-\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 6-\lambda \end{vmatrix} = ((3-\lambda)^2 - 9)(6-\lambda) = -\lambda(6-\lambda)^2.$$

Ainsi, $\text{Sp}({}^tAA) = \{0, 6\}$, et

$${}^tAA = 0P_0 + 6P_6.$$

On peut bien sûr déterminer facilement P_6 à partir de là, mais on va exprimer P_6 à l'aide de la question préliminaire. Pour cela on trouve les vecteurs propres associés à 6, donc le noyau de ${}^tAA - 6I$. Or

$${}^tAA - 6I = \begin{pmatrix} -3 & -3 & 0 \\ -3 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

donc $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ et $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ sont dans le noyau. Comme celui-ci ne peut pas être de dimension supérieure à 2,

$$E_6({}^tAA) = \text{Ker}({}^tAA - 6I) = \text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right).$$

Ces deux vecteurs sont orthogonaux. Ainsi, une b.o.n. de $E_6({}^tAA)$ est $\left(\frac{1}{\sqrt{2}}\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$. D'après la question préliminaire,

$$P_6 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} (1 \ -1 \ 0) + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} (0 \ 0 \ 1).$$

On vérifie qu'on retrouve bien
$$P_6 = \boxed{\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}$$

(b) • Soit $P = X^2 - (A {}^tA)X$. Puisque tAA est un scalaire, il commute avec toute matrice, et on peut écrire :

$$\begin{aligned} P({}^tAA) &= ({}^tAA)({}^tAA) - (A {}^tA)({}^tAA) \\ &= ({}^tAA)({}^tAA) - {}^tA(A {}^tA)A \\ &= ({}^tAA)({}^tAA) - ({}^tAA)({}^tAA) = 0. \end{aligned}$$

Donc P est annulateur de tAA .

- Ainsi, $\text{Sp}({}^tAA) \subset \text{Rac}(P) = \{0, A {}^tA\}$.
- La décomposition spectrale est alors, d'après la question préliminaire :

$${}^tAA = 0P_0 + A {}^tAP_{A {}^tA} = A {}^tAP_{A {}^tA},$$

avec

$$\boxed{P_{A {}^tA} = \frac{{}^tAA}{A {}^tA}}.$$

Partie II – Pseudo solution d'une équation linéaire

5. Supposons qu'il existe une solution X_0 à l'équation.

- Soit X une pseudo-solution. On a donc

$$\forall Z \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX - B\|_m \leq \|AZ - B\|_m.$$

En particulier, pour $Z = X_0$:

$$\|AX - B\|_m \leq \|AX_0 - B\|_m = 0.$$

Ainsi, par propriété de séparation des normes, $AX - B = 0$, donc $\boxed{X \text{ est solution de l'équation}}$.

- Réciproquement, si X est solution, X vérifie $AX = B$, et par positivité d'une norme,

$$\forall Z \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), \|AX - B\|_m = 0 \leq \|AZ - B\|_m.$$

Donc X est

6. On suppose que X est une pseudo solution de l'équation.

- Soit $\lambda \in \mathbb{R}$ et $Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$. On pose alors $Z = X + \lambda Y$. On a, par définition (pour alléger les notations, j'omets l'indice m sur les normes) :

$$\begin{aligned} 0 &\leq \|AZ - B\|^2 - \|AX - B\|^2 \\ &= \|A(X + \lambda Y) - B\|^2 - \|AX - B\|^2 \\ &= \|(AX - B) + \lambda AY\|^2 - \|AX - B\|^2 \\ &= \|AX - B\|^2 + 2\lambda \langle \lambda AY, AX - B \rangle + \lambda^2 \|AY\|^2 - \|AX - B\|^2 \\ &= \lambda^2 \|AY\|^2 + 2\lambda {}^t(AY)(AX - B) \\ &= \lambda^2 \|AY\|^2 + 2\lambda {}^tY {}^tA(AX - B). \end{aligned}$$

- Ainsi, on a bien obtenu $\boxed{\lambda^2 \|AY\|^2 + 2\lambda {}^tY {}^tA(AX - B) \geq 0}$. Le polynôme

$$P = X^2 \|AY\|^2 + 2X {}^tY {}^tA(AX - B)$$

est donc de signe constant. Il ne peut donc pas admettre deux racines distinctes. Or, 0 est une racine. Elle est nécessairement racine double. Par conséquent $P = X^2 \|AY\|^2$. On en déduit que

$${}^tY {}^tA(AX - B) = 0$$

Ceci est vrai pour tout $Y \in \mathcal{M}_1(\mathbb{R})$. Ainsi

$$\forall Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}), {}^t({}^tA(AX - B))Y = 0.$$

On en déduit que l'AL canoniquement associée à ${}^t({}^tA(AX - B))$ est nulle, donc sa matrice ${}^t({}^tA(AX - B))$ aussi. En transposant

$${}^tA(AX - B) = 0 \quad \text{soit} \quad \boxed{{}^tAAX = {}^tAB}.$$

7. • Réciproquement, supposons que ${}^tAAX = {}^tAB$. Soit $Z \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, et Y tel que $Z = A + Y$. On peut reprendre le calcul de la question précédente, avec $\lambda = 1$:

$$\|AZ - B\|^2 - \|AX - B\|^2 = \|AY\|^2 + 2 {}^tY {}^tA(AX - B) = \|AY\|^2 + 2 {}^tY ({}^tAAX - {}^tAB) = \|AY\|^2 \geq 0.$$

Ainsi $\boxed{X \text{ est bien une pseudo-solution de l'équation.}}$

- D'après la question I-2(c), $\text{Im}({}^tAA) = \text{Im}({}^tA)$. Or, ${}^tAB \in \text{Im}({}^tA)$, donc ${}^tAB \in \text{Im}({}^tAA)$. On en déduit l'existence de $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ tel que

$${}^tAAX = {}^tAB.$$

D'après le point précédent, X est pseudo-solution de l'équation. Ainsi, $\boxed{\text{il existe au moins une pseudo-solution}}$.

8. • Les pseudo-solutions de ce système sont les vecteurs X solutions du système ${}^tAAX = {}^tAB$, soit :

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Ainsi X est pseudo-solution ssi (la deuxième équation est redondante) :

$$\begin{cases} x - y = 1 \\ 2z = 2 \end{cases} \quad \text{ssi} \quad X = \begin{pmatrix} x \\ x - 1 \\ 1 \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

Ainsi, l'ensemble des pseudo-solutions est l'espace affine :

$$\boxed{\mathcal{S} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} + \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)}$$

- Soit $X = \begin{pmatrix} x \\ x - 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ une pseudo-solution. On a

$$\|X\|^2 = x^2 + (x - 1)^2 + 1 = 2x^2 - 2x + 2.$$

Cette fonction polynomiale de degré 2 (à coefficient dominant positif) est décroissante puis croissante. Pour trouver son minimum, il suffit donc de trouver le zéro de sa dérivée $x \mapsto 4x - 2$. Ainsi, le minimum est atteint pour $x = \frac{1}{2}$, et la solution X_0 de norme minimale est donc

$$\boxed{X_0 = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}}.$$

9. L'équation admet une unique pseudo-solution ssi ${}^tAAX = {}^tAB$ admet une unique solution, ssi le système homogène associé ${}^tAAX = 0$ admet une unique solution (l'existence de la solution étant déjà acquise), ssi tAA est inversible, ssi $\text{rg}({}^tAA) = n$

Or, $\text{rg}({}^tAA) = \text{rg}(A)$ d'après la partie 1. Ainsi, $\boxed{\text{l'équation admet une unique pseudo-solution ssi } \text{rg}(A) = n}.$

Partie III – Pseudo inverse d'une matrice

10. • L'ensemble \mathcal{S} des pseudo-solutions est

$$\mathcal{S} = X_0 + \text{Ker}({}^tAA),$$

où X_0 est une solution particulière du système ${}^tAAX = {}^tAB$.

- Montrons pour commencer qu'il existe une pseudo-solution X dans $\text{Ker}({}^tAA)^\perp$. Soit S le projeté orthogonal de X_0 sur $\text{Ker}({}^tAA)^\perp$. Il est caractérisé par le fait que

$$S \in \text{Ker}({}^tAA)^\perp \quad \text{et} \quad S - X_0 \in \text{Ker}({}^tAA).$$

Cette deuxième condition et la description de l'ensemble \mathcal{S} nous assure que $S \in \mathcal{S}$.

- Montrons l'unicité de S pseudo-solution dans $\text{Ker}({}^tAA)^\perp$. S'il en existe une autre S' , on a

$$S - S' \in \text{Ker}({}^tAA) \cap \text{Ker}({}^tAA)^\perp = \{0\}.$$

Donc $S = S'$. La première inclusion ci-dessus provient du fait que les deux vecteurs sont dans l'espace affine \mathcal{S} dirigé par $\text{Ker}({}^tAA)$.

- Montrons que S est de norme minimale, et que c'est le seul. Pour cela, soit $X \in \mathcal{S}$, différent de S . Ainsi, il existe $Y \in \text{Ker}({}^tAA)$ tel que

$$X - S = Y, \quad \text{soit:} \quad X = S + Y.$$

Comme $X \neq S$, $Y \neq 0$, et puisque $S \perp Y$, le théorème de Pythagore amène :

$$\|X\|^2 = \|S\|^2 + \|Y\|^2 > \|S\|^2.$$

Ainsi, $\boxed{S \text{ est bien de norme minimale dans } \mathcal{S}, \text{ et c'est l'unique vecteur vérifiant cela.}}$

- On peut donc conclure que l'unique vecteur de norme minimal de \mathcal{S} est l'unique vecteur de $\mathcal{S} \cap \text{Ker}({}^tAA)$. Comme les éléments de \mathcal{S} sont caractérisés par l'équation ${}^tAAX = {}^tAB$, on obtient bien la consition de l'énoncé.

11. Soit B fixé et appartenant à $\mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})$.

(a) Supposons A de rang n . Que dire de plus que le fait que S est alors l'unique pseudo-solution, donc l'unique solution du système ${}^tAAX = {}^tAB$?

(b) Si A est la matrice nulle, $AX = 0$ pour tout $X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, donc $\|AX - B\|$ est constant. Par conséquent, tout X est pseudo-solution (cela peut aussi se justifier en remarquant que $\text{Ker}({}^tAA) = E$).

Clairement, [la pseudo-solution de norme minimale est alors $X = 0$].

12. Soit $\varphi : \mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ qui à B associe l'unique pseudo-solution de norme minimale. Soit B_1, B_2 dans $\mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})$, et $\lambda \in \mathbb{R}$. On note $X_1 = \varphi(B_1)$ et $X_2 = \varphi(B_2)$. D'après la question 10, X_1 et X_2 vérifient :

$$\begin{cases} {}^tAAX_1 = {}^tAB_1 \\ X_1 \in \text{Ker}({}^tAA)^\perp \end{cases} \quad \text{et} \quad \begin{cases} {}^tAAX_2 = {}^tAB_2 \\ X_2 \in \text{Ker}({}^tAA)^\perp \end{cases}$$

On a donc aussi :

$$\begin{cases} {}^tAA(X_1 + \lambda X_2) = {}^tA(B_1 + \lambda B_2) \\ X_1 + \lambda X_2 \in \text{Ker}({}^tAA)^\perp \end{cases} .$$

La caractérisation de la question 10 nous assure alors que

$$\varphi(B_1 + \lambda B_2) = X_1 + \lambda X_2 = \varphi(B_1) + \lambda \varphi(B_2).$$

Ainsi, [φ est une application linéaire.]

13. (a) A est non nulle, et tAA est de même rang que A . Donc tAA est non nulle. Elle est diagonalisable. Donc si 0 est sa seule valeur propre $E_0({}^tAA) = E$, ce qui implique ${}^tAA = 0$. Par conséquent, 0 n'est pas sa seule valeur propre. On en déduit que $\Gamma(A) \neq \emptyset$.

(b) On utilise la caractérisation de la question 10. Soit $B \in \mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})$. On note $X = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAB$.

- On a alors, d'après 3(b) :

$$\begin{aligned} {}^tAAX &= {}^tAA \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAB \\ &= \sum_{j \in \Gamma(A)} \lambda_j P_j \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAB \\ &= \sum_{j \in \Gamma(A)} \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{\lambda_j}{\lambda_i} P_i P_j {}^tAB. \end{aligned}$$

D'après I-3b, $P_i P_j = 0$, sauf si $i = j$. Dans ce cas, P_i étant un projecteur, $P_i^2 = P_i$. Ainsi

$${}^tAAX = \left(\sum_{i \in \Gamma(A)} P_i \right) {}^tAB.$$

Puisque les sous-espaces propres sont 2 à 2 orthogonaux, $P = \sum_{i \in \Gamma(A)} P_i$ est la matrice de la projection

sur $\bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA)$.

- Montrons que $\bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA) = \text{Im}({}^tAA)$. En effet :

- * Pour tout $\lambda \in \Gamma(A)$, et tout $Y \in E_\lambda({}^tAA)$, ${}^tAAY = \lambda Y$, et comme $\lambda \neq 0$,

$$Y = {}^tAA \left(\frac{1}{\lambda} Y \right) \in \text{Im}({}^tAA).$$

Par conséquent, $E_\lambda({}^tAA) \subset \text{Im}({}^tAA)$, puis

$$\bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA) \subset \text{Im}({}^tAA).$$

* Réciproquement, comme tAA est diagonalisable, on a

$$E = \bigoplus_{\lambda \in \text{SP}({}^tAA)} E_\lambda({}^tAA) = E_0({}^tAA) \oplus \bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA).$$

Or, les sous-espaces propres de tAA sont stables par tAA , en notant f l'endomorphisme canoniquement associé à tAA , pour plus de clarté :

$$\text{Im}({}^tAA) = f(E) = f(E_0({}^tAA)) \oplus \bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} f(E_\lambda({}^tAA)) \subset f(E_0({}^tAA)) \oplus \bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA).$$

Par ailleurs, pour tout $Y \in E_0({}^tAA) = E_0(f)$, $f(Y) = 0$, donc $f(E_0({}^tAA)) = \{0\}$. On en déduit que

$$\text{Im}({}^tAA) \subset \bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA).$$

* Par conséquent,

$$\text{Im}({}^tAA) = \bigoplus_{\lambda \in \Gamma(A)} E_\lambda({}^tAA).$$

C'est un résultat qu'on peut retenir, qui s'exprime de façon plus générale sous la forme suivante : si f est un endomorphisme diagonalisable, alors $\text{Im}(f)$ est la somme de ses sous-espaces propres associés aux valeurs propres non nulles. On remarquera que dans ce cas, $\text{Ker}(f)$ est le dernier sous-espace propre (celui associé à 0). Les sous-espaces propres étant en somme directe égale à E , par diagonalisabilité, on obtient $\text{Ker}(f) \oplus \text{Im}(f) = E$.

Ici, comme de plus, les sous-espaces propres sont deux à deux orthogonaux, on a même :

$$\text{Ker}({}^tAA) \perp \text{Im}({}^tAA) = E.$$

On va s'en servir dans quelques instants.

- Ainsi, P étant la projection sur $\text{Im}({}^tAA) = \text{Im}({}^tA)$, et tAB étant un élément de $\text{Im}({}^tA)$, c'est un point fixe de P . Par conséquent,

$${}^tAAX = P {}^tAB = {}^tAB.$$

- Par ailleurs, par la description de l'image qu'on a obtenue plus haut, et par définition de P_i , pour tout $i \in \Gamma(A)$, $\text{Im}(P_i) \subset \text{Im}({}^tAA)$. Par conséquent, $X \in \text{Im}({}^tAA) \perp \text{Ker}({}^tAA)$ (remarque ci-dessus).
- Ainsi, X vérifie les conditions caractérisant l'unique pseudo-solution de norme minimale de l'équation $AX = B$. On en déduit que $X = \varphi(B)$, ce qui s'écrit matriciellement

$$A^+B = X = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAB.$$

Ceci étant vrai pour tout B :

$$A^+ = \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tA$$

14. On a donc avec les notations introduites à ce moment :

$$A^+ = \frac{1}{6} P_6 {}^tA = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix},$$

et donc

$$A^+ = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Pour $B = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, on retrouve :

$$X_0 = A^+B = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 3 \\ -3 \\ 6 \end{pmatrix} = \boxed{\frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}}.$$

15. Soit $A \in \mathcal{M}_{1,n}(\mathbb{R})$.

- On suppose A non nulle. D'après 13(b) et 4(b),

$$A^+ = \frac{1}{A^t A} P_A t_A t A = \frac{1}{(A^t A)^2} \cdot (t A A) t A = \frac{1}{(A^t A)^2} \cdot t A (A^t A),$$

et en simplifiant :

$$\boxed{A^+ = \frac{t A}{A^t A}}.$$

- On suppose que $A = 0$. Alors d'après 11(b), pour tout B , $A^+ B = 0$, donc A^+ est la matrice de l'application linéaire nulle. Ainsi, $\boxed{A^+ = 0}$.

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

16. • Soit $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$. Alors, d'après la quesiton 10, $A^+(AX)$ est caractérisé par

$$\begin{cases} {}^t A A A^+ A X = {}^t A A X \\ A^+ A X \in \text{Ker}({}^t A A)^\perp \end{cases}$$

En particulier, de la première condition, on obtient

$${}^t A A (A^+ A X - X) = 0,$$

Donc $A A^+ X - X \in \text{Ker}({}^t A A) = \text{Ker}(A)$ (question 2(b)). Par conséquent,

$$A(A^+ A X - X) = 0 \quad \text{donc:} \quad A A^+ A X = A X.$$

Comme ceci est vrai pour tout X (ce qui assure l'égalité des applications linéaires canoniquement associées), on en déduit que

$$\boxed{A A^+ A = A}.$$

- Soit $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$. Le vecteur $A^+ A A^+ X$ est caractérisé par

$$\begin{cases} {}^t A A A^+ A A^+ X = {}^t A A A^+ X \\ A^+ A A^+ X \in \text{Ker}({}^t A A)^\perp. \end{cases}$$

En particulier,

$${}^t A A (A^+ A A^+ X - A^+ X) = 0, \quad \text{donc:} \quad A^+ A A^+ X - A^+ X \in \text{Ker}({}^t A A).$$

Comme $A^+ A A^+ X \in \text{Ker}({}^t A A)^\perp$, et par une caractérisation similaire, $A^+ X \in \text{Ker}({}^t A A)^\perp$, on obtient finalement

$$A^+ A A^+ X - A^+ X \in \text{Ker}({}^t A A) \cap \text{Ker}({}^t A A)^\perp = \{0\}.$$

Ainsi, pour tout $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, $A^+ A A^+ X = A^+ X$, et donc

$$\boxed{A^+ A A^+ = A^+ X}.$$

- Lemme 1 : si p est un projecteur orthogonal sur un sev F , alors la matrice de p dans une b.o.n. est symétrique. On montre d'abord que p est en endomorphisme symétrique, c'est-à-dire vérifiant, pour tout $(x, y) \in E^2$, $\langle p(x), y \rangle = \langle x, p(y) \rangle$. En effet, en décomposant $x = x_1 + x_2$ et $y = y_1 + y_2$ dans la somme $E = F \oplus F^\perp$, on a

$$\langle p(x), y \rangle = \langle x_1, y_1 + y_2 \rangle = \langle x_1, y_1 \rangle,$$

car $x_1 \perp y_2$, et de même,

$$\langle x, p(y) \rangle = \langle x_1 + x_2, y_1 \rangle = \langle x_1, y_1 \rangle = \langle p(x), y \rangle.$$

Soit alors $\mathcal{B} = (b_1, \dots, b_n)$ une b.o.n.

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}(p) = (\langle p(b_j), b_i \rangle)_{1 \leq i, j \leq n},$$

Or, d'après ce qui précède et la symétrie du ps,

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, \quad \langle p(b_j), b_i \rangle = \langle p(b_i), b_j \rangle.$$

Ainsi, $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(p)$ est symétrique.

- Lemme 2 : pour tout $i \in \Gamma(A)$, P_i commute avec tAA . En effet, en notant (U_1, \dots, U_k) une b.o.n. de vecteurs propres de $E_{\lambda_i}({}^tAA)$, on a d'après la QP :

$$P_i = \sum_{j=1}^k U_j {}^tU_j.$$

Ainsi,

$${}^tAAP_i = \sum_{j=1}^k ({}^tAAU_j) {}^tU_j = \lambda_i \sum_{j=1}^k U_j {}^tU_j,$$

puisque U_j est valeur de tAA associée à la valeur propre λ_i . D'un autre côté :

$$P_i {}^tAA = \sum_{j=1}^k U_j {}^tU_j {}^tAA = \sum_{j=1}^k U_j {}^t({}^tAAU_j) = \sum_{j=1}^k U_j {}^t(\lambda_i U_j) = \lambda_i \sum_{j=1}^k U_j {}^tU_j.$$

On a donc bien $P_i {}^tAA = {}^tAAP_i$.

- On utilise la description de la question 13(b) :

$$\begin{aligned} {}^t(A^+A) &= {}^t \left(\sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAA \right) \\ &= \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} {}^tAA {}^tP_i \\ &= \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} {}^tAAP_i && (\text{lemme 1}) \\ &= \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} P_i {}^tAA && (\text{lemme 2}) \\ &= A^+A. \end{aligned}$$

Ainsi, $\boxed{{}^t(A^+A) = A^+A}$

- La dernière égalité se démontre de même :

$$\begin{aligned} {}^t(AA^+) &= {}^t \left(\sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} AP_i {}^tA \right) \\ &= \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} A {}^tP_i {}^tA \\ &= \sum_{i \in \Gamma(A)} \frac{1}{\lambda_i} AP_i {}^tA && (\text{lemme 1}) \end{aligned}$$

Et comme avant, on conclut en réutilisant la question 13(b) que $\boxed{{}^t(AA^+) = AA^+}$.

17. Soit M une matrice appartenant à $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{R})$ vérifiant :

$$A = AMA, \quad M = MAM, \quad {}^t(MA) = MA, \quad {}^t(AM) = AM \quad (*)$$

- (a) On obtient facilement, en combinant ces 4 relations :

- $M {}^tM {}^tA = M {}^t(AM) = MAM = M$
- ${}^tA {}^tMM = {}^t(MA)M = MAM = M$
- $A {}^tA {}^tM = A {}^t(AM) = AMA = A$
- ${}^tM {}^tAA = {}^t(AM)A = AMA = A$

- ${}^t AAM = {}^t({}^t M {}^t AA) = {}^t A$
- $MA {}^t A = {}^t(A {}^t A {}^t M) = {}^t A.$

Ainsi

$$M = M {}^t M {}^t A = {}^t A {}^t M M, \quad A = A {}^t A {}^t M = {}^t M {}^t A A, \quad {}^t A = {}^t A A M = M A {}^t A.$$

- (b) Soit $B \in \mathcal{M}_{m,1}(\mathbb{R})$. On utilise la caractérisation de la question 10 :

- ${}^t A A M B = {}^t A B$ d'après la 5e relation ci-dessus.
- Soit $X \in \text{Ker}({}^t A A) = \text{Ker}(A)$ (partie I). On a alors

$$\langle X, MB \rangle = {}^t X M B = {}^t X ({}^t A {}^t M M) = {}^t (AX) {}^t M M = 0,$$

puisque $X \in \text{Ker}(A)$. Ainsi, $X \perp MB$, et ceci pour tout $X \in \text{Ker}({}^t A A)$. Par conséquent, $MB \in \text{Ker}({}^t A A)^\perp$.

- La caractérisation de la question 10 assure alors que MB est la pseudo-solution de norme minimale de $AX = B$, égale par définition à $A^+ B$. Ceci étant vrai pour tout B ,

18. Établir les formules suivantes :

- (a) La matrice $(A^+)^+$ est l'unique matrice M vérifiant

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

Or, d'après la question 16, la matrice $M = A$ vérifie cela. Ainsi,

- (b) La matrice $({}^t A)^+$ est l'unique matrice M telle que

$${}^t A = {}^t A M {}^t A, \quad M = M {}^t A M, \quad {}^t(M {}^t A) = M {}^t A, \quad {}^t({}^t A M) = {}^t A M$$

$({}^t A)^+ = {}^t(A^+)$. Or, en transposant les deux premières relations de la question 16, on obtient

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

De plus, en réexprimant un peu les deux autres (en développant la transposition de gauche, et en écrivant le terme de droite comme double-transposée) :

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

Ainsi, $M = {}^t(A^+)$ vérifie les conditions qui caractérisent $({}^t A)^+$. Par conséquent,

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

19. • Soit x un réel strictement positif et $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$. Pour commencer, $\det({}^t A A + x I_n)$ est un polynôme en x de degré n (à quelques signes près, c'est le polynôme caractéristique de ${}^t A A$). Il est en particulier non nul, et possède un nombre fini de racines. Il existe donc un voisinage V de 0 tel que pour tout $x \in V \setminus \{0\}$, $\det({}^t A A + x I_n) \neq 0$, donc ${}^t A A + x I_n$ est inversible. L'expression de l'énoncé est donc bien définie au voisinage (épointé) de 0, et donc on peut bien envisager la limite
- Si $A = 0$, alors ${}^t A = 0$ et $A^+ = 0$. La relation est dans ce cas triviale. On suppose donc pour la suite que $A \neq 0$.
 - On a pour tout $x \in V \setminus \{0\}$,

$$({}^t A A + x I_n) A^+ = {}^t A A A^+ + x A^+$$

Or, d'après la question 10, pour tout B , ${}^t A A A^+ B = {}^t A B$, donc ${}^t A A A^+ = {}^t A$. Ainsi,

$$({}^t A A + x I_n) A^+ = {}^t A + x A^+$$

On en déduit que pour tout $x \in V \setminus \{0\}$,

$$A^+ = ({}^t A A + x I_n)^{-1} {}^t A + x ({}^t A A + x I_n)^{-1} A^+.$$

- La matrice tAA étant symétrique, elle est diagonalisable : on peut trouver une matrice P inversible (et même orthogonale, car on peut trouver une b.o.n. de diagonalisation) telle que

$${}^tAA = {}^tPDP,$$

où on a regroupé tous les coefficients nuls de D en haut de la matrice (ce qu'on peut toujours faire, il suffit de permuter les vecteurs de la base de diagonalisation)

$$D = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 0 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & d_k & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & d_n \end{pmatrix}$$

où les d_i , $i \in \llbracket k, n \rrbracket$, sont non nuls. Soit $\mathcal{B} = (b_1, \dots, b_n)$ la base de diagonalisation. On a donc $E_0({}^tAA) = \text{Ker}({}^tAA) = \text{Vect}(b_1, \dots, b_k)$.

- Pour tout $x \in V \setminus \{0\}$, $D + xI_n$ est inversible (étant semblable à ${}^tAA + xI_n$, elle est de même rang), et

$$(D + xI_n)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{x} & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \frac{1}{x} & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \frac{1}{d_k+x} & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & \frac{1}{d_n+x} \end{pmatrix}$$

Ainsi,

$$x(D + xI_n)^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 1 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \frac{x}{d_k+x} & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & \frac{x}{d_n+x} \end{pmatrix} \xrightarrow{x \rightarrow 0} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & & & \vdots \\ \vdots & \ddots & 1 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Ainsi, $\lim x(D + xI_n)^{-1}$ est la matrice dans \mathcal{B} du projecteur orthogonal (la base étant orthonormale) sur $\text{Ker}({}^tAA) = \text{Vect}(b_1, \dots, b_n)$. On en déduit que $\lim x({}^tAA + xI_n)$ est la matrice de ce même projecteur exprimée dans la base canonique. On note P_K cette matrice

- Or, d'après le deuxième point de la caractérisation de la question 10, $\text{Im}(A^+) \subset \text{Ker}({}^tAA)^\perp$, donc $P_K A^+ = 0$. Ainsi,

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

- En revenant à l'expression de A^+ qu'on avait obtenue plus haut, et en passant à la limite lorsque $x \rightarrow 0$, on obtient l'existence et la valeur de la limite suivante :

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

- On utilise cette méthode pour retrouver l'exemple de la matrice de la question 8 :

$${}^tAA + xI_3 = \begin{pmatrix} 3+x & -3 & 0 \\ -3 & 3+x & 0 \\ 0 & 0 & 6+x \end{pmatrix}.$$

C'est une matrice diagonale par blocs ; il suffit donc de trouver l'inverse de chaque bloc diagonal. Par la formule d'inversion des matrices 2×2 , on obtient donc, pour tout x au voisinage épointé de 0 :

$$({}^tAA + xI_n)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{3+x}{x^2+6x} & \frac{3}{x^2+6x} & 0 \\ \frac{3}{x^2+6x} & \frac{3+x}{x^2+6x} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{6+x} \end{pmatrix}$$

Ainsi,

$$({}^tAA + xI_n)^{-1} {}^tA = \begin{pmatrix} \frac{3+x}{x^2+6x} & \frac{3}{x^2+6x} & 0 \\ \frac{3}{x^2+6x} & \frac{3+x}{x^2+6x} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{6+x} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{x}{x^2+6x} & \frac{x}{x^2+6x} & -\frac{x}{x^2+6x} \\ -\frac{x}{x^2+6x} & -\frac{x}{x^2+6x} & \frac{x}{x^2+6x} \\ \frac{1}{6+x} & \frac{1}{6+x} & \frac{2}{6+x} \end{pmatrix}$$

Par conséquent,

$$A^+ = \lim_{x \rightarrow 0} ({}^tAA + xI_n)^{-1} {}^tA = \boxed{\frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}}.$$

20. Avec la formule de la question précédente, on obtient :

$$\begin{aligned} (\alpha A)^+ &= \lim_{x \rightarrow 0} (\alpha^2 {}^tAA + xI_n)^{-1} {}^t(\alpha A) \\ &= \frac{1}{\alpha^2} \lim_{x \rightarrow 0} ({}^tAA + \frac{x}{\alpha^2} I_n) \alpha {}^tA \\ &= \frac{1}{\alpha} A^+. \end{aligned}$$

Ainsi, $\boxed{(\alpha A)^+ = \frac{1}{\alpha} A^+}$.

Si la matrice A^+ est non nulle, $(\alpha A)^+$ n'a pas de limite quand $\alpha \rightarrow 0$.

Pour tout α réel différent de 0 et $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{R})$, exprimer $(\alpha A)^+$ en fonction de α et A^+ . La matrice $(\alpha A)^+$ admet-elle une limite lorsque α tend vers 0 ?