

1. a) Comme $p = n$ et A est de rang p , A est inversible et le système (S) est de Cramer, donc admet une unique solution $X = A^{-1}B$. De plus, tA est inversible (car ${}^tA {}^t(A^{-1}) = {}^t(A^{-1}A) = {}^tI = I$). Alors : $AX = B \Leftrightarrow {}^tAAX = {}^tAB$, la réciproque est assurée par l'existence de $({}^tA)^{-1}$.

Les systèmes (S) et (T) sont équivalents et admettent une unique solution.

- b) $AX = B \Leftrightarrow \|AX - B\| = 0$, qui est forcément le minimum.
Donc X est une solution de (S) si et seulement si X est une pseudo-solution de (S) ... qui du coup est unique puisque de Cramer.

Cette solution est aussi l'unique solution pseudo-solution de (S) .

2. a) On se souvient que si $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$, alors $\text{rg}(A) \leq \min(n, p)$.
Comme $\text{rg}(A) = p$, nécessairement

$$n \geq p.$$

- b) • $AX = 0 \Rightarrow {}^tAAX = 0$ (sans souci).
• ${}^tAAX = 0 \Rightarrow {}^tX {}^tAAX = 0 \Rightarrow {}^t(AX)AX = 0 \Rightarrow \|AX\|^2 = 0 \Rightarrow AX = 0$

$AX = 0$ si, et seulement si, ${}^tAAX = 0$.

- c) Soit $f : \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^n$ l'application linéaire canoniquement associée à A .
La formule du rang donne $\dim \text{Ker}(f) = p - \text{rg}(f) = 0$, d'où $\text{Ker}(f) = \{0\}$.
Donc : $AX = 0 \Leftrightarrow X = 0$, et par conséquent ${}^tAAX = 0 \Leftrightarrow X = 0$.
Soit alors $g : \mathbb{R}^p \rightarrow \mathbb{R}^p$ l'application linéaire canoniquement associée à tAA .
La formule du rang donne $\text{rg}(g) = p - \dim \text{Ker}(g) = p$, d'où

tAA est de rang p , donc inversible.

Remarque : on peut invoquer une « formule du rang matricielle ».

Si : $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$, alors $p = \dim \text{Ker}(A) + \text{rg}(A)$.

Le système (T) est de Cramer, et admet un unique solution.

3. On note (C_1, \dots, C_p) les p colonnes A et $F = \text{Vect}(C_1, \dots, C_p) = \text{Im}(A)$.

- a) Il suffit de remarquer que, si $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_p \end{pmatrix}$, alors $AY = y_1C_1 + \dots + y_pC_p$.

Donc quand Y parcourt $\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$, AY parcourt F .

$\{AY - B/Y \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})\} = \{C - B/C \in F\}$.

- b) D'après la propriété de meilleure approximation en norme, $\min_{C \in F} \|C - B\|$ existe (et est atteint pour $C = p_F(B)$),

$\min_{Y \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})} \|AY - B\| = \min_{C \in F} \|C - B\|$ existe.

4. a) (C_1, \dots, C_p) étant une famille génératrice de F ,
 $Z \in F^\perp \Leftrightarrow (\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket, \langle C_i, Z \rangle = 0) \Leftrightarrow (\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket, {}^tC_i Z = 0)$
et comme les tC_i sont les lignes de ${}^tA : (\forall i \in \llbracket 1; p \rrbracket, {}^tC_i Z = 0) \Leftrightarrow {}^tAZ$

$Z \in F^\perp$ si, et seulement si, ${}^tAZ = 0$.

- b) Soit X est la solution de (T) . • $AX \in \text{Im}(A) = F$,

- ${}^tA(B - AX) = {}^tAB - {}^tAAX = 0$ puisque X est solution de \mathcal{T} . Donc $B - AX \in F^\perp$.
C'est deux points caractérisent le projeté orthogonal de B sur F , donc

AX est le projeté orthogonal $p_F(B)$ de B sur F .

5. $\min_{Y \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})} \|AY - B\| = \min_{C \in F} \|C - B\|$ est atteint uniquement pour $C = p_F(B) = AX$ où X est l'unique solution de (T) .

(S) admet une unique pseudo-solution, qui est l'unique solution de (T) .

6. a) $L_1 + L_2 - L_3$ donne $0 = 6$, qui est impossible!

Le système $(S) \begin{cases} x + 2y = 3 \\ 2x - y = 1 \\ 3x + y = 2 \end{cases}$ n'admet aucune solution.

- b) Le système s'écrit $AX = B$ avec $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$, $X = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$. Comme

$\text{rg}(A) = 2$, il admet une unique pseudo-solution.

$$(T) \Leftrightarrow {}^tAAX = {}^tAB \Leftrightarrow \begin{cases} 14x + 3y = 11 \\ 3x + 6y = 7 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x = 3/5 \\ y = 13/15 \end{cases}$$

$X = (x, y) = (3/5, 13/15)$ est l'unique pseudo-solution de (S) .

7. a) $\sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b))^2 = \|B - AX\|^2 = \|AX - B\|^2$ avec $B = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ et $A = \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{pmatrix}$.

Ce problème se ramène à la recherche de $X = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ réalisant le minimum de $\|AX - B\|$ avec $A = \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots \\ x_n & 1 \end{pmatrix}$ et $B = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$.

- b) Comme les x_i ne sont pas tous égaux entre eux, $\text{rg}(A) = 2$. Par ce qui précède, l'unique solution du problème est bien sûr solution de : $(T) {}^tAAX = {}^tAB$.

$${}^tAA = \begin{pmatrix} n\bar{x}^2 & n\bar{x} \\ n\bar{x} & n \end{pmatrix}, {}^tAB = \begin{pmatrix} n\bar{x}\bar{y} \\ n\bar{y} \end{pmatrix}.$$

$$(T) \Leftrightarrow \begin{cases} \bar{x}^2 a + \bar{x} b = \bar{x}\bar{y} \\ \bar{x} a + b = \bar{y} \end{cases} \xrightarrow{L_1 - \bar{x}L_2 \rightarrow L_1} \begin{cases} (\bar{x}^2 - \bar{x}^2)a = \bar{x}\bar{y} - \bar{x}\cdot\bar{y} \\ b = \bar{y} - a\bar{x} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} a = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x^2} \\ b = \bar{y} - a\bar{x} \end{cases}$$

La solution au problème est $\begin{cases} a = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x^2} \\ b = \bar{y} - a\bar{x} \end{cases}$.