

Exercices — Série 12

Mots-clés: Procédé de Gram-Schmidt, factorisation QR, méthode des moindres carrés, droite de régression.

Question 1

Considérons les vecteurs de $\mathbb{R}^4$ suivants

$$v = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad w_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \\ -3 \end{pmatrix}, \quad w_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

- Trouver la meilleure approximation de v par un vecteur de la forme $\alpha w_1 + \beta w_2$.
- Calculer la distance entre v et $\text{Vect}\{w_1, w_2\}$.

Solution:

- On pose $W = \text{Vect}\{w_1, w_2\}$. On remarque que les vecteurs w_1 et w_2 sont orthogonaux. On peut ainsi facilement calculer la projection orthogonale grâce à la formule $\text{proj}_W(v) = \frac{v \cdot w_1}{w_1 \cdot w_1} w_1 + \frac{v \cdot w_2}{w_2 \cdot w_2} w_2$ ce qui nous fournit directement les

coefficients α et β . On trouve $\alpha = 1/2$ et $\beta = 0$ et donc $\text{proj}_W(v) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{3}{2} \end{pmatrix}$.

- La distance entre v et W est donnée par $\|v - \text{proj}_W(v)\| = \sqrt{\frac{35}{2}}$.

Question 2 Appliquer la méthode de Gram-Schmidt pour orthogonaliser les bases des sous-espaces vectoriels de $W \subseteq \mathbb{R}^n$ suivants.

- $W = \text{Vect}\{w_1, w_2\}$, avec $w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $w_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$.

- $W = \text{Vect}\{w_1, w_2, w_3\}$, avec $w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $w_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $w_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$.

- Donner une base orthonormale pour a) et b).

Solution:

a) La méthode de Gram-Schmidt donne $u_1 = w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$,

$$u_2 = w_2 - \frac{w_2 \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 = \begin{pmatrix} -1/3 \\ 2/3 \\ -1/3 \end{pmatrix}.$$

b) La méthode de Gram-Schmidt donne $u_1 = w_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$,

$$u_2 = w_2 - \frac{w_2 \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 = \begin{pmatrix} -1/3 \\ 0 \\ 1/3 \\ -1/3 \end{pmatrix},$$

$$u_3 = w_3 - \frac{w_3 \cdot u_1}{u_1 \cdot u_1} u_1 - \frac{w_3 \cdot u_2}{u_2 \cdot u_2} u_2 = \begin{pmatrix} -1/5 \\ 2/5 \\ -2/5 \\ -1/5 \end{pmatrix}.$$

c) Pour a): $\frac{u_1}{\|u_1\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\frac{u_2}{\|u_2\|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$.

$$\text{Pour b): } \frac{u_1}{\|u_1\|} = \frac{1}{\sqrt{15}} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \frac{u_2}{\|u_2\|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \frac{u_3}{\|u_3\|} = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ -2 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

Question 3 Calculer la décomposition QR des matrices suivantes.

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \end{pmatrix}, \quad C = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 2 \\ 0 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Solution:

a) On applique la méthode de Gram-Schmidt à $w_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $w_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}$,

puis on les normalise. On obtient $u_1 = \begin{pmatrix} 2/3 \\ 2/3 \\ 1/3 \end{pmatrix}$ et $u_2 = \begin{pmatrix} -1/3 \\ 2/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}$, d'où

$$Q = \begin{pmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 2/3 & 2/3 \\ 1/3 & -2/3 \end{pmatrix}, \text{ et } R = Q^T A = \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

b) On trouve $B = QR$ avec

$$Q = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{3} & -2/\sqrt{6} & 0 \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{2} \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 5/\sqrt{3} & -1/\sqrt{3} \\ 0 & \sqrt{6}/3 & \sqrt{6}/3 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{pmatrix}.$$

c) On trouve $C = QR$ avec $Q = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1/\sqrt{2} & 3/\sqrt{22} \\ 0 & -2/\sqrt{22} \\ -1/\sqrt{2} & 3/\sqrt{22} \end{pmatrix}, R = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 0 & \sqrt{11/2} \end{pmatrix}.$

Question 4 Déterminer la solution au sens des moindres carrés de $Ax = b$

a) en utilisant l'équation normale lorsque

$$\text{i) } A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -2 & 0 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix},$$

$$\text{ii) } A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\text{iii) } A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \\ 6 \\ 6 \end{pmatrix};$$

b) en utilisant la méthode QR lorsque

$$\text{i) } A = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 2 \\ 0 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$\text{ii) } A = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Solution:

a) en utilisant l'équation normale.

i) L'équation normale $A^T A x = A^T b$ est $\begin{pmatrix} 12 & 8 \\ 8 & 10 \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} 10 \\ 10 \end{pmatrix}$,

elle a pour solution $x = \begin{pmatrix} 5/14 \\ 5/7 \end{pmatrix}$.

ii) $A^T A = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 11 \end{pmatrix}$, $A^T b = \begin{pmatrix} 6 \\ 14 \end{pmatrix}$, $x = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$.

iii) $A^T A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$, $A^T b = \begin{pmatrix} 1 \\ 14 \\ -5 \end{pmatrix}$, $x = \begin{pmatrix} 1/3 \\ 14/3 \\ -5/3 \end{pmatrix}$.

b) en utilisant la méthode QR.

i) Les colonnes de la matrice A sont linéairement indépendantes, donc décomposer A selon $A = QR$ et résoudre $Rx = Q^T b$ est équivalent à résoudre l'équation normale. La décomposition est donnée par

$$Q = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1/\sqrt{2} & 3/\sqrt{22} \\ 0 & -2/\sqrt{22} \\ -1/\sqrt{2} & 3/\sqrt{22} \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 0 & \sqrt{11/2} \end{pmatrix}.$$

L'approximation x au sens des moindres carrés est la solution du système $Rx = Q^T b$, où $Q^T b = \begin{pmatrix} 0 \\ -2/\sqrt{22} \end{pmatrix}$. Ainsi, $x = \begin{pmatrix} 1/11 \\ -2/11 \end{pmatrix}$.

ii) Ici, comme avant, les colonnes de A sont linéairement indépendantes, donc décomposer A selon $A = QR$ et résoudre $Rx = Q^T b$ est équivalent à résoudre l'équation normale. La décomposition a également été calculée à l'exercice ci-dessus (question a)) et est donnée par

$$Q = \begin{pmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 2/3 & 2/3 \\ 1/3 & -2/3 \end{pmatrix}, \quad R = \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

On trouve $Q^T b = \begin{pmatrix} 1/3 \\ -2/3 \end{pmatrix}$, $x = \begin{pmatrix} 11/9 \\ -2/3 \end{pmatrix}$.

Question 5

- a) Montrer que si Q est une matrice orthogonale, alors Q^T est aussi une matrice orthogonale.
- b) Montrer que si U, V sont des matrices $n \times n$ orthogonales, alors UV est aussi une matrice orthogonale.
- c) Montrer que toute valeur propre réelle λ d'une matrice orthogonale Q vérifie $\lambda = \pm 1$.
- d) Soit Q une matrice orthogonale de taille $n \times n$. Soit $\{u_1, \dots, u_n\}$ une base orthogonale de $\mathbb{R}^n$. Montrer que $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est aussi une base orthogonale de $\mathbb{R}^n$.

Solution:

- a) Par définition, une matrice orthogonale Q de taille $n \times n$ vérifie $Q^T Q = I_n$ et $Q Q^T = I_n$. Comme $Q = (Q^T)^T$, on a $Q^T (Q^T)^T = I_n$ et $(Q^T)^T Q^T = I_n$, ce qui montre que Q^T est aussi orthogonale.
- b) En utilisant $VV^T = UU^T = I_n$, on a $UV (UV)^T = UVV^T U^T = UU^T = I_n$. De même, on peut vérifier que $(UV)^T UV = I_n$, donc UV est une matrice orthogonale.
- c) Une matrice orthogonale conserve la norme de tout vecteur x : On a $\|Qx\|^2 = (Qx)^T (Qx) = x^T Q^T Q x = x^T x = \|x\|^2$. Ensuite, si $x \neq 0$ est un vecteur propre associé à $\lambda \in \mathbb{R}$, on a $\|x\| = \|Qx\| = \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$. Comme $\|x\| \neq 0$, on obtient $|\lambda| = 1$, ainsi $\lambda = \pm 1$.
- d) On calcule pour tous i, j :

$$Qu_i \cdot Qu_j = (Qu_i)^T Qu_j = u_i^T Q^T Qu_j = u_i^T u_j = u_i \cdot u_j.$$

Comme les u_i sont orthogonaux entre eux, ceci montre que $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est orthogonale et constituée de vecteurs non nuls (de normes $\|Qu_i\| = \|u_i\|$).

Il reste à montrer que $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est une base.

Méthode 1 : Comme Q est inversible (d'inverse Q^T), Q transforme les bases en bases, donc $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est une base.

Méthode 2 : Comme la famille $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est orthogonale et constituée de vecteurs non nuls, elle est automatiquement linéairement indépendante. Comme elle comporte n vecteurs, c'est une base de $\mathbb{R}^n$.

Remarque: si $\{u_1, \dots, u_n\}$ est une base orthonormée, alors $\|Qu_i\| = 1$, et $\{Qu_1, \dots, Qu_n\}$ est aussi une base orthonormée.

Question 6

On considère les points

x_i	2	5	6	8
y_i	1	2	3	3

On suppose que la relation entre les x_i et les y_i suit une loi $y = ax + b$. Calculer a et b au sens des moindres carrés.

Solution: Le système linéaire correspondant est $A \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = y$ où A est donnée par $A = \begin{pmatrix} x_1 & 1 \\ x_2 & 1 \\ x_3 & 1 \\ x_4 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 1 \\ 6 & 1 \\ 8 & 1 \end{pmatrix}$, et $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 3 \end{pmatrix}$. L'équation normale correspondante est $A^T A \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = A^T y$. On obtient la solution $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{9}{25} \\ \frac{9}{25} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.36 \\ 0.36 \end{pmatrix}$.

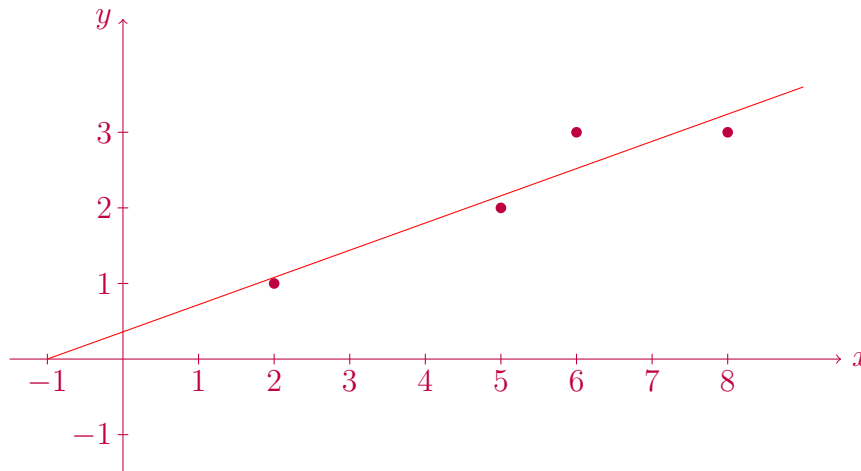


Figure: les points de la donnée et la droite de régression en rouge.

Question 7 Les données suivantes décrivent le potentiel dans un câble électrique en fonction de la température du câble.

i	T_i [$^{\circ}C$]	U_i [V]
1	0	-2
2	5	-1
3	10	0
4	15	1
5	20	2
6	25	4

On suppose que le potentiel suit la loi $U = a + bT + cT^2$. Calculer a, b, c au sens des moindres carrés.

Solution: Le système linéaire s'écrit $A \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = U$ avec $U = \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \\ U_5 \\ U_6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$

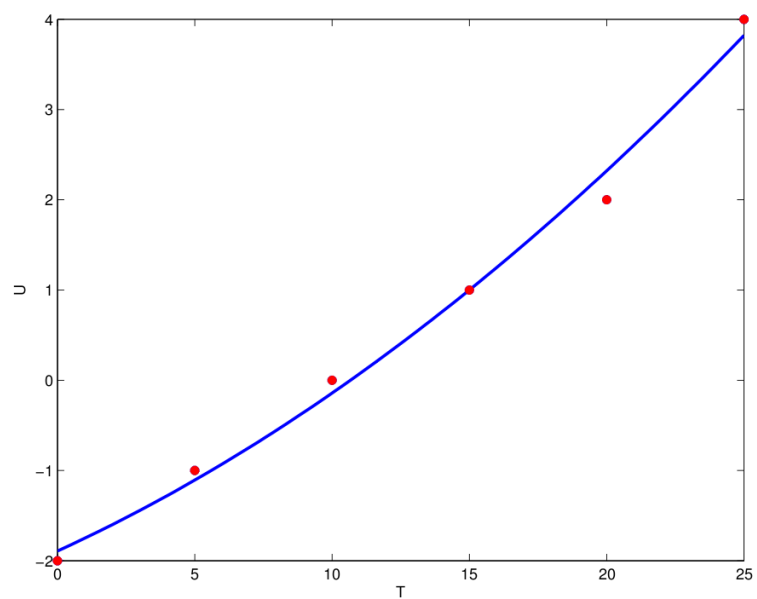
et A est donnée par

$$A = \begin{pmatrix} 1 & T_1 & T_1^2 \\ 1 & \vdots & \vdots \\ 1 & & \\ 1 & & \\ 1 & \vdots & \vdots \\ 1 & T_6 & T_6^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 5 & 25 \\ 1 & 10 & 100 \\ 1 & 15 & 225 \\ 1 & 20 & 400 \\ 1 & 25 & 625 \end{pmatrix}.$$

Pour résoudre ce système et trouver a, b, c au sens des moindres carrés, on considère l'équation normale $A^T A \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = A^T U$. Après calculs on trouve

$$\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\frac{53}{28} \\ \frac{39}{280} \\ \frac{1}{280} \end{pmatrix} \approx \begin{pmatrix} -1.89 \\ 0.139 \\ 0.00357 \end{pmatrix}.$$

Le graphique suivant montre les données (en rouge) et la courbe d'interpolation (bleue) obtenue au sens des moindres carrés.



Question 8

Indiquer pour chaque énoncé s'il est vrai ou faux.

- a) L'ensemble des solutions au sens des moindres carrés de $A\vec{x} = \vec{b}$ coïncide avec l'ensemble non vide des solutions de l'équation normale $A^T A\vec{x} = A^T \vec{b}$.

☒ VRAI ☐ FAUX

- b) Soit A une matrice $m \times n$ et $b \in \mathbb{R}^m$. Le problème général des moindres carrés consiste à trouver un $x \in \mathbb{R}^n$ qui rend Ax aussi proche que possible de b .

☒ VRAI ☐ FAUX

- c) Soit A une matrice $n \times n$ qui peut se factoriser selon la factorisation QR comme $A = QR$. Alors, $Q^T A = R$.

☒ VRAI ☐ FAUX

- d) Soit W un sous-espace vectoriel de $\mathbb{R}^n$. Soit $\hat{y}$ la projection orthogonale de $y \in \mathbb{R}^n$ sur W . Alors $\hat{y}$ dépend du choix de la base de W .

☐ VRAI ☒ FAUX

- e) Tout ensemble orthonormal de $\mathbb{R}^n$ est linéairement dépendant.

☐ VRAI ☒ FAUX

- f) Soit W un sous-espace vectoriel de $\mathbb{R}^n$. Si $v \in W \cap W^\perp$, alors $v = 0$.

☒ VRAI ☐ FAUX

Solution: Vrai: a), b), c), f). Faux: d), e).

- a) Vrai. Posons $\hat{b} = \text{proj}_{\text{Im}(A)}(b)$ la projection orthogonale de b sur l'espace des colonnes de A (c'est-à-dire l'image de A). Comme le système $Ax = \hat{b}$ est compatible, il admet au moins une solution $\hat{x}$, et un vecteur $\hat{x}$ vérifie $A\hat{x} = \hat{b}$ si et seulement si $\hat{x}$ est solution au sens des moindres carrés de $Ax = b$. Soit donc $\hat{x}$ tel que $A\hat{x} = \hat{b}$ et montrons que $A^T A\hat{x} = A^T b$. Comme $\hat{b}$ est le projeté orthogonal de b sur $\mathbb{I}\rangle(A)$ on a que $b - \hat{b}$ est orthogonal à toute colonne a_i de A . Ainsi $a_i \cdot (b - \hat{b}) = 0$ et comme $(a_i)^T$ sont les lignes de A^T on obtient que $A^T(b - \hat{b}) = 0$ ou encore $A^T b - A^T A\hat{x} = 0$ ce qui donne $A^T A\hat{x} = A^T b$.

Réciproquement, si $\hat{x}$ vérifie $A^T A\hat{x} = A^T b$ alors $A^T(b - A\hat{x}) = 0$ et donc

$b - A\hat{x}$ est orthogonal aux lignes de A^T c'est-à-dire aux colonnes de A . Donc $b - A\hat{x}$ est orthogonal à $\text{Im}(A)$ et $b = A\hat{x} + (b - A\hat{x})$ donne une décomposition de b en somme d'un vecteur de $\text{Im}(A)$ et un vecteur orthogonal à $\text{Im}(A)$. Par unicité d'une telle décomposition on a que $A\hat{x}$ est le projeté orthogonal de b sur $\text{Im}(A)$ c'est-à-dire $A\hat{x} = \hat{b}$ et $\hat{x}$ est solution aux sens des moindres carrés.

- b) Vrai. Par définition d'une solution au sens des moindres carrés, il s'agit de trouver (au moins) un $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ tel que $\|A\vec{x} - \vec{b}\|$ soit le plus petit possible.
- c) Vrai. Puisque $A = QR$ avec Q orthogonale (c'est-à-dire $Q^T Q = I_n$) on a que $Q^T A = Q^T QR = R$.
- d) Faux. Nous avons vu en classe que la projection orthogonale sur un sous-espace vectoriel W ne dépend pas de la base orthogonale de W que l'on choisit.
- e) Faux. Un ensemble orthonormal est constitué de vecteurs non nuls et orthogonaux deux à deux et on a démontré en classe que des vecteurs orthogonaux et non-nuls sont linéairement indépendants.
- f) Vrai. Soit $v \in W \cap W^\perp$ alors $v \cdot v = 0$ ce qui implique que $v = 0$.