

# Leçon 157: Matrices symétriques réelles Matrices hermitiennes

Références: Courton, Romaldi, Caldero, Rouvière, Chalmond  
(Nouvelles...)

## I - Généralités sur les matrices symétriques et hermitiennes

- 1) Définitions et premières propriétés
- 2) Lien avec les formes linéaires symétriques et hermitiennes

## II - Réductions et décompositions

- 1) Théorème spectral
- 2) Réduction d'une forme quadratique
- 3) Décomposition plane
- 4) Décompositions LU, de Cholesky et QR

## III - Applications

- 1) Calcul différentiel
- 2) Vecteurs gaussiens

DEV 1: Critère de Sylvester

DEV 2: Homéomorphisme de  $\mathcal{L}_n$  dans  $\mathcal{L}_n^{++}$ .

Leçon 157: Matrices symétriques réelles, matrices hermitiennes

Soit  $E$  un  $K$ -espace vectoriel avec  $K = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ ,  $\dim(E) = n \in \mathbb{N}^*$ .

T - Généralités sur les matrices symétriques et hermitiennes

1) Définitions et premières propriétés (DOU)

**DEF 1:** On dit que  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est symétrique lorsque  ${}^tA = A$ . On note  $\mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  l'espace vectoriel des matrices symétriques.

On dit que  $A$  est antisymétrique lorsque  ${}^tA = -A$ . On note  $\mathcal{A}_n(\mathbb{R})$  l'espace vectoriel des matrices antisymétriques.

**DEF 2:** On dit que  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  est hermitienne lorsque  $A = {}^t\bar{A}$ . On note  $\mathcal{H}_n(\mathbb{C})$  l'ensemble de ces matrices.

**PROP 3:**  $\mathcal{H}_n(\mathbb{C})$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel mais pas un  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel.

**EX 4:**  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -2 \end{pmatrix} \in \mathcal{S}_2(\mathbb{R})$ ;  $\begin{pmatrix} 0 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{H}_2(\mathbb{C})$

**PROP 5:** On a  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R}) = \mathcal{S}_n(\mathbb{R}) \oplus \mathcal{A}_n(\mathbb{R})$  et  $\mathcal{H}_n(\mathbb{C}) = \mathcal{S}_n(\mathbb{R}) \oplus i\mathcal{A}_n(\mathbb{R})$

**PROP 6:**  $\dim(\mathcal{S}_n(\mathbb{R})) = \frac{n(n+1)}{2}$  et  $\dim(\mathcal{A}_n(\mathbb{R})) = \frac{n(n-1)}{2}$ .

$\dim_{\mathbb{R}}(\mathcal{H}_n(\mathbb{C})) = n^2$

**DEF 7:** On dit que  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est positive (resp. définie positive) lorsque pour tout  $X \in \mathcal{M}_1(\mathbb{R})$ ,  ${}^tXAX \geq 0$  ( $X \neq 0$ ) (resp.  ${}^tXAX > 0$ )

On note  $\mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  l'ensemble des matrices symétriques positives et  $\mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$  celui des matrices symétriques définies positives.

**DEF 8:** On définit de même:

$\mathcal{H}_n^+(\mathbb{C}) = \{A \in \mathcal{H}_n(\mathbb{C}) \mid \forall X \in \mathcal{M}_1(\mathbb{C}), X \neq 0 \Rightarrow {}^t\bar{X}AX \geq 0\}$   
 et  $\mathcal{H}_n^{++}(\mathbb{C}) = \{A \in \mathcal{H}_n(\mathbb{C}) \mid \forall X \in \mathcal{M}_1(\mathbb{C}), X \neq 0 \Rightarrow {}^t\bar{X}AX > 0\}$ .

2) Lien avec les formes bilinéaires symétriques et hermitiennes

**DEF 9:** On dit que  $\varphi: E \times E \rightarrow K$  est bilinéaire lorsque pour tout  $x \in E$ ,  $y \mapsto \varphi(x, y)$  est linéaire et pour tout  $y \in E$ ,  $x \mapsto \varphi(x, y)$  est linéaire. On dit que  $\varphi$  est symétrique lorsque pour tous  $(x, y) \in E \times E$ ,  $\varphi(x, y) = \varphi(y, x)$ .

**DEF 10:** On dit que  $\varphi: E \times E \rightarrow K$  est sesquilinéaire lorsque pour tout  $x \in E$ ,  $y \mapsto \varphi(x, y)$  est linéaire et pour tout  $y \in E$ , pour  $\lambda \in K$ , pour tout  $x, x' \in E$ ,  $\varphi(x + \lambda x', y) = \varphi(x, y) + \lambda \varphi(x', y)$ .

On dit que  $\varphi$  est hermitienne lorsque pour tous  $(x, y) \in E$ ,  $\varphi(y, x) = \overline{\varphi(x, y)}$ .

**REM 11:** Si  $E$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel, toute forme sesquilinéaire est bilinéaire.

**EX 12:** Si  $E = \mathcal{C}([0, 1], \mathbb{C})$ ,  $\varphi: E^2 \rightarrow \mathbb{C}$   
 $(f, g) \mapsto \int_0^1 f(t)g(t) dt$   
 définit une forme sesquilinéaire sur  $E^2$ .

**DEF 13:** Soit  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base de  $E$  et  $\varphi: E^2 \rightarrow K$  bilinéaire. La matrice de  $\varphi$  est  $M = (\varphi(e_i, e_j))_{1 \leq i, j \leq n} \in \mathcal{M}_n(K)$ .  
 Alors:  $\forall X, Y \in \mathcal{M}_1(\mathbb{R})$ ,  $\varphi(x, y) = {}^tXYM$ .

Si  $\varphi$  est sesquilinéaire,  $\varphi(x, y) = {}^t\bar{X}MY$ .

**PROP 14:** Deux matrices  $M, M'$  représentent la même forme bilinéaire dans deux bases différentes sont dites congruentes. Dans ce cas:  $\exists P \in GL_n(K), M' = {}^tPMP$ .

**PROP 15:** Soit  $\varphi$  une forme bilinéaire (resp. sesquilinéaire)  $\varphi$  est symétrique (resp. hermitienne) si et seulement si sa matrice dans une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  est symétrique (resp. hermitienne).

**DEF 16:** On appelle forme quadratique sur  $E$  toute application  $q$  de la forme  $q: E \rightarrow K$  ou  $\varphi$  est une forme bilinéaire.

**DEF 17:** Une forme hermitienne sur  $E$  est une application  $q: E \rightarrow K$  ou  $\varphi$  est sesquilinéaire.

**PROP 18:** Soit  $q$  une forme quadratique (resp. hermitienne) sur  $E$ . Il existe une unique forme bilinéaire symétrique (resp. hermitienne)  $\varphi$  telle que pour tout  $x \in E$ ,  $q(x) = \varphi(x, x)$ .  $\varphi$  s'appelle la forme polaire de  $q$ .

**DEF 19:** La matrice dans une certaine base  $\mathcal{B}$  de  $E$  d'une forme quadratique ou hermitienne est celle de sa forme polaire. Son rang est le rang de cette matrice (qui ne dépend pas de la base).

**EX 20:** Soit  $q: u = (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mapsto 3x^2 + y^2 + 2xy - 3xz$   
 Alors  $A = \text{Mat}_{(\text{can.})}(q) = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}$ .

## II - Réductions et décompositions

### 1) Théorème spectral [GOU] [ROT]

**PROP 21:** Toutes les valeurs propres d'une matrice symétrique ou hermitienne sont réelles.

**NOT. 22:** Pour  $M \in \mathcal{M}_n(K)$ , on désigne par  $M^*$  sa transposée lorsque  $K = \mathbb{R}$  ou sa transconjugée lorsque  $K = \mathbb{C}$ .

**THM 23: (Spectral)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(K)$  telle que  $A^* = A$ . Il existe une matrice inversible  $P$  telle que  $P^*AP$  soit diagonale.

**REM 24:** Une matrice symétrique complexe n'est pas toujours diagonalisable:  $\begin{pmatrix} 1 & i \\ i & -1 \end{pmatrix}$  n'est pas diagonalisable.

**COR 24:** Soit  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$ . On a  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  (resp.  $\mathcal{S}_n^+(\mathbb{C})$ ) si et seulement si  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}^+$  (resp.  $\mathbb{R}_+^*$ ).

**THM 25: (Sylvester)** Une matrice symétrique est définie positive si et seulement si tous ses mineurs principaux sont strictement positifs.

**REM 26:** Ce résultat se généralise à  $\mathcal{H}_n(\mathbb{C})$ .

**THM 27:** Soit  $(A_i)_{i \in I} \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})^I$ . Les matrices commutent deux à deux si et seulement si il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  telle que pour tout  $i \in I$ ,  ${}^t P A_i P$  est diagonale.

### 2) Réduction d'une forme quadratique [ROT]

**DEF 28:** On dit qu'une base  $B$  de  $E$  est  $q$ -orthogonale lorsque pour tout  $i \neq j$  dans  $\{1, \dots, n\}$ ,  $\langle e_i, e_j \rangle = 0$ .

**THM 29:** Soit  $q \in \mathcal{Q}(E)$ . Il existe une base  $B$  de  $E$   $q$ -orthogonale.

**THM 30:** Si  $K = \mathbb{C}$ , deux matrices symétriques sont congruentes si et seulement si elles ont même rang.

• (Sylvester): Si  $K = \mathbb{R}$ , deux matrices symétriques sont congruentes si et seulement si elles ont même signature.

• Si  $K = \mathbb{F}_q$  est un corps fini, deux matrices symétriques sont congruentes si et seulement si elles ont même discriminant.

**REM 31:** En pratique on décompose  $q \in \mathcal{Q}(E)$  en somme de carrés de formes linéairement indépendantes grâce à la méthode de Gauss. Cela permet d'obtenir la signature, son rang, et une base  $q$ -orthogonale.

### 3) Décomposition polaire [CAL]

**LEMME 32:** L'ensemble  $\mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  des matrices réelles orthogonales est compact dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

**THM 33: (Décomposition polaire)** La multiplication matricielle induit des homéomorphismes:

$$\textcircled{1} \mu: \mathcal{O}_n(\mathbb{R}) \times \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R}) \xrightarrow{\cong} \text{GL}_n(\mathbb{R})$$

$$(O, S) \mapsto OS$$

$$\textcircled{2} \mu: \mathcal{U}_n(\mathbb{R}) \times \mathcal{H}_n^+(\mathbb{C}) \rightarrow \text{GL}_n(\mathbb{C})$$

$$(U, H) \mapsto UH$$

**REM 34:** Un résultat important est retenu: Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  il existe une unique  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ ,  $B^2 = A$ . De même pour  $\mathcal{S}_n^+(\mathbb{C})$ .

**LEMME 35:**  $\forall A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ ,  $\|A\| = \rho(A)$  où  $\|A\| = \sup \frac{\langle Ax, x \rangle}{\|x\|_2}$  et  $\rho(A) = \max_{\lambda \in \text{Sp}(A)} |\lambda|$ .

**THM 36:**  $\text{exp}: \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R}) \rightarrow \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  est un homéomorphisme.

**THM 37:**  $\text{exp}: \mathcal{H}_n^+(\mathbb{C}) \rightarrow \mathcal{H}_n^+(\mathbb{C})$  est un homéomorphisme.

**COR 38:** On a les homéomorphismes:  $\text{GL}_n(\mathbb{R}) \cong \mathcal{O}_n(\mathbb{R}) \times \mathbb{R}^{\binom{n}{2}}$  et  $\text{GL}_n(\mathbb{C}) \cong \mathcal{U}_n(\mathbb{C}) \times \mathbb{R}^{\binom{n}{2}}$ .

### 4) Décompositions LU, de Cholesky et QR [ROT]

**THM 39:** Une matrice  $A \in \text{GL}_n(K)$  admet une décomposition  $A = LU$  où  $L$  est triangulaire inférieure à diagonale unité et  $U$  triangulaire supérieure si et seulement si tous ses mineurs principaux sont non nuls. Lorsqu'elle existe, une telle décomposition est unique.

**THM 40: (Cholesky)** Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  si et seulement si  $A = B^t B$  où  $B$  est triangulaire inférieure inversible.

**REM 41:** Ces décompositions sont utiles pour résoudre des systèmes linéaires.

**THM 42:** Toute matrice  $A \in GL_n(\mathbb{R})$  s'écrit de manière unique  $A = QR$  où  $Q \in O_n(\mathbb{R})$  et  $R$  triangulaire supérieure à coefficients diagonaux strictement positifs.

**RETL 43:** Une idée directrice des démonstrations consiste à considérer  ${}^tAA \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ .

**III - Applications**

**1) Calcul différentiel [Gou] [Rou]**

Soit  $U$  un ouvert non vide de  $\mathbb{R}^n$  et  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^2$

**DEF 44:** On appelle matrice Hessienne de  $f$  en  $a \in U$  la matrice  $H_f(a) = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) \right)_{1 \leq i, j \leq n}$ . C'est la matrice de  $d^2f(a)$  dans la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

**THM 45 (Schwarz):** Si  $f$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $U$  alors pour  $1 \leq i, j \leq n$ ,  $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(a) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}(a)$

**COR 46:** L'application  $d^2f(a)$  est bilinéaire symétrique et donc  $H_f(a)$  est symétrique.

**DEF 47:** On dit que  $a \in U$  est un point critique de  $f$  lorsque  $df(a) = 0$ .

**PROP 48:** Si  $f$  admet un extremum relatif en  $a \in U$ , alors  $df(a) = 0$ .

**THM 49:** Soit  $a \in U$  tel que  $df(a) = 0$ .  
 • Si  $f$  admet un minimum (resp. maximum) relatif en  $a$ ,  $H_f(a)$  est positive (resp. négative)  
 • Si  $H_f(a)$  est définie positive (resp. négative), alors  $f$  admet un minimum (resp. maximum) en  $a$ .

**RETL 50:** En dimension 2, la trace et le déterminant suffisent à connaître le signe des valeurs propres de  $H_f(a)$

**2) Vecteurs Gaussiens [CHA]**

**DEF 51:** Soit  $X$  un vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^d$  dont les composantes sont de carré intégrable. On définit son vecteur moyenne:  $E[X] = \begin{pmatrix} E[X_1] \\ \vdots \\ E[X_n] \end{pmatrix}$  et sa matrice de dispersion (ou de covariance) par:  $Var(X) = E[(X - E[X])(X - E[X])^t]$

$$Var(X) = \begin{pmatrix} Var(X_1) & cov(X_1, X_2) & \dots & cov(X_1, X_n) \\ cov(X_2, X_1) & Var(X_2) & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ cov(X_n, X_1) & \dots & \dots & Var(X_n) \end{pmatrix}$$

**THM 52:** La matrice de dispersion d'un vecteur aléatoire est symétrique définie positive.

**THM 53:** Soit  $X$  un vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^d$ . Alors, pour  $A \in O_{d,p}(\mathbb{R})$ ,  $AX \in \mathbb{R}^p$  a pour vecteur moyenne  $Am$  et pour matrice  $A\Gamma A^t$  où  $\Gamma = Var(X)$ .

**DEF 54:** Un vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^d$  est dit gaussien lorsque toute combinaison linéaire de ses composantes est de loi Gaussienne (incluant les constantes).

**THM 55:** Soit  $X$  un vecteur aléatoire de  $\mathbb{R}^d$ . Alors  $X$  est gaussien  $\Leftrightarrow \forall u \in \mathbb{R}^d, E[e^{iuX}] = \exp(iu \cdot m - \frac{1}{2} u^t \Gamma u)$

**THM 56:** Soit  $X$  un vecteur gaussien de  $\mathbb{R}^d$ . CASSE:

- 1)  $X_1, \dots, X_d$  sont mutuellement indépendantes
- 2)  $X_1, \dots, X_d$  sont 2 à 2 indépendantes
- 3)  $\Gamma = Var(X)$  est diagonale.