

## Endomorphismes et matrices symétriques

$E$  est un espace vectoriel euclidien de dimension  $n$ .

### 1) Endomorphismes symétriques

a) *Prop et def* : Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme de  $E$ . Les assertions suivantes sont équivalentes :

i)  $\langle u(x), y \rangle = \langle x, u(y) \rangle$ .

ii) La matrice  $A$  de  $u$  dans une (toute) base orthonormée est symétrique, c'est-à-dire  $A = A^T$ .

Dans ce cas, on dit que  $u$  est symétrique.

*Preuve* : Si  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ , le coefficient  $a_{ij}$  de  $A$  est la  $i$ -ième coordonnée de  $u(e_j)$  dans la base  $\mathcal{B}$ .

Donc si  $\mathcal{B}$  est orthonormée, on a  $a_{ij} = \langle u(e_j), e_i \rangle$ . On en déduit que si  $u$  est symétrique, alors  $A$  est symétrique.

Réciproquement, si  $A$  est symétrique, alors  $\langle u(e_j), e_i \rangle = \langle e_j, u(e_i) \rangle$  pour tous  $i$  et  $j$ , d'où i) par bilinéarité.

*Important* : Matriciellement, on a  $\langle x, u(y) \rangle = (X | AY) = X^T AY = X^T A^T Y = (AX | Y) = \langle u(x), y \rangle$

*Remarque* : L'ensemble des endomorphismes symétriques est un sev de  $\mathcal{L}(E)$  isomorphe au sev  $S_n(\mathbb{R})$  des matrices symétriques, donc de dimension est  $\frac{1}{2}n(n+1)$ .

*Prop* : Si  $u$  est symétrique et si  $F$  est stable par  $u$ , alors  $F^\perp$  est stable par  $u$ .

*Preuve* : Supposons  $u(F) \subset F$ . Si  $x \in F^\perp$ , alors  $\forall y \in F$ ,  $\langle x, u(y) \rangle = \langle u(x), y \rangle = 0$ , donc  $u(x) \in F^\perp$ .

### b) Projections et symétries orthogonales

*Prop* : Les projections et les symétries orthogonales sont symétriques.

-  $s$  est une symétrie orthogonale ssi sa matrice  $S$  dans une BON vérifie  $S = S^{-1} = S^T$ .

- La projection  $p$  dans  $\mathbb{R}^n$  sur la droite  $\mathbb{R}Z$  est  $p(X) = (Z | X)Z = Z(Z^T Z X) = (ZZ^T)X$ .

Ainsi,  $ZZ^T$  est la matrice (dans la base canonique) de la projection orthogonale sur la droite  $\mathbb{R}Z$ .

Plus généralement, si  $(Z_1, \dots, Z_r)$  est une BON de  $F$ , la matrice de la projection sur  $F$  est  $M = \sum_{i=1}^r (Z_i Z_i^T)$ .

### 2) Théorème fondamental.

a) *Prop* : Les sous-espaces propres d'un endomorphisme symétrique  $u$  sont orthogonaux. Autrement dit, si  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  sont des valeurs propres distinctes de  $u$ , alors les sev propres associés sont en somme directe orthogonale.

*Preuve* : Supposons  $u(x) = \lambda x$  et  $u(y) = \mu y$ , et  $\lambda \neq \mu$ . Il s'agit de prouver que  $\langle x, y \rangle = 0$ .

Or, on a  $\langle u(x), y \rangle = \langle x, u(y) \rangle$ , c'est-à-dire  $\lambda \langle x, y \rangle = \mu \langle x, y \rangle$ . Comme  $\lambda \neq \mu$ , alors  $\langle x, y \rangle = 0$ .

b) *Théorème (admis)* :

Un endomorphisme  $u \in \mathcal{L}(E)$  est symétrique ssi il est diagonalisable dans une base orthonormée.

Autrement dit,  $u \in \mathcal{L}(E)$  est symétrique ssi il existe une base orthonormée  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  et  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}^n$  tels que  $u(e_i) = \lambda_i e_i$  pour tout  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ .

*Corollaire* : Toute matrice symétrique  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est diagonalisable dans une base orthonormée.

Autrement dit, il existe une matrice orthogonale  $U \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $U^{-1}AU$  est diagonale.

*Remarque* : Comme  $U$  est orthogonale, alors  $U^{-1}AU = U^T AU$ .

*Remarque* : L'endomorphisme associé à une matrice est symétrique ssi la matrice est symétrique.

c) *Prop* : Un projecteur est orthogonal ssi il est symétrique. De même pour les symétries.

*Remarque* : La matrice d'une symétrie orthogonale vérifie  $S = S^T = S^{-1}$  (et deux égalités impliquent la troisième).

### **3) Endomorphismes symétriques et (définis) positifs.**

#### a) Propriété fondamentale

*Important* : Supposons  $u$  symétrique. Il existe une base orthonormée  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ , avec  $u(e_i) = \lambda_i e_i$ .

Pour  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ , on a  $u(x) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i e_i$ , d'où  $\langle x, u(x) \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2$ .

*Conséquence* :  $\sup_{x \neq 0} \frac{\langle x, u(x) \rangle}{\|x\|^2} = \sup_{1 \leq i \leq n} (\lambda_i)$ .

#### b) Endomorphismes symétriques (définis) positifs

*Def* : Soit  $u$  un endomorphisme symétrique.

On dit que  $u$  est positif ssi  $\langle x, u(x) \rangle \geq 0$  pour tout  $x \in E$ , c'est-à-dire ssi les valeurs propres de  $u$  sont positives.

On dit que  $u$  est défini positif ssi  $\langle x, u(x) \rangle > 0$  pour tout  $x$  non nul, c'est-à-dire ssi les valeurs propres de  $u$  sont strictement positives. De même pour les matrices symétriques (en considérant l'endomorphisme symétrique associé).

#### c) Matrices de Gram et matrices symétriques positives

*Remarque* : Les matrices de la forme  $M^T M$  sont appelées matrices de Gram.

Le coefficient  $(i, j)$  de la matrice  $M^T M$  est le produit scalaire  $(M_i | M_j)$ , où les  $M_j$  sont les colonnes de  $M$ .

*Prop* : Une matrice réelle  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est symétrique positive ssi il existe  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telle que  $A = M^T M$ .

De même, une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est symétrique définie positive ssi il existe  $M \in GL_n(\mathbb{R})$  telle que  $A = M^T M$ .

*Preuve* : Supposons  $A = M^T M$ . La matrice  $A$  est symétrique, et  $(X | AX) = X^T AX = (MX)^T (MX) = \|MX\|^2 \geq 0$ .

Réciproquement, supposons  $A$  symétrique positive. Il existe  $U \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $U^T AU = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ , où les  $\lambda_i$  sont les valeurs propres  $A$ . Comme les valeurs propres sont positives, alors  $\text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = D^2$ , où  $D$  est la matrice diagonale dont les coefficients diagonaux sont les  $\sqrt{\lambda_i}$ . en posant  $V = U^T = U^{-1}$ , on a  $A = V^T D^2 V = V^T D^T D V$ , donc  $M = DV$  convient.

## Formes quadratiques

### 1) Formes quadratiques sur un $\mathbb{R}$ -espace euclidien $E$ .

a) *Def* : On dit que  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  est une forme quadratique sur  $E$  ssi il existe une forme bilinéaire symétrique  $\varphi : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  telle que  $q(x) = \varphi(x, x)$  pour tout  $x \in E$ .

*Identité polaire* : On a  $\varphi(x, y) = \frac{1}{2}(q(x+y) - q(x) - q(y))$ .

*Expression matricielle* : Soit  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base de  $E$ . On pose  $A = (\varphi(e_i, e_j))_{1 \leq i, j \leq n}$ . Comme  $\varphi$  est symétrique, la matrice  $M$  est symétrique, appelé matrice de  $\varphi$  (ou de  $q$ ) dans la base  $\mathcal{B}$ .

Pour  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ ,  $\varphi(x, y) = X^T A Y = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i y_j$  et  $q(x) = X^T A X$ , avec  $a_{ij} = \varphi(e_i, e_j) = E_i^T A E_j$ .

*Remarque* : Si  $A$  et  $B$  sont deux matrices symétriques telles que  $X^T A X = X^T B X$  pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ , alors  $A = B$ .

En effet, elles définissent la même forme quadratique  $q$  (associée à  $\varphi$ ), et on a alors  $a_{ij} = \varphi(e_i, e_j) = b_{ij}$ .

b) *Exemple* : On considère  $x = (x, y) = X$  dans  $\mathbb{R}^2$ .

La forme quadratique sur  $\mathbb{R}^2$  associée à la matrice  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & c \end{pmatrix}$  est  $q(x) = {}^t X A X = ax^2 + 2bxy + cy^2$ .

Plus généralement, dans  $\mathbb{R}^n$ , si  $A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ , alors  $X^T A X = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{i < j} a_{ij} x_i x_j$ .

c) *Cas des produits scalaires*. On dit que  $\varphi$  (ou  $q$ ) est un produit scalaire ssi  $\varphi$  est définie positive.

*Prop* : La forme quadratique  $q$  est un produit scalaire ssi la matrice  $M$  est définie positive.

*Exemple* : Les produits scalaires sur  $\mathbb{R}^2$  correspondent aux  $q(x) = ax^2 + 2bxy + cy^2$ , avec  $a > 0$  et  $ac - b^2 > 0$ .

### 2) Orthogonalisation des formes quadratiques.

a) *Effet d'un changement de bases sur la matrice d'une forme quadratique*.

*Prop* : Soient  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  deux bases de  $E$ , et  $q$  une forme quadratique de  $E$ . On pose  $P = P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}$  la matrice de passage de  $\mathcal{B}$  à  $\mathcal{B}'$ .

On note  $A$  et  $A'$  les matrices de  $q$  dans la base  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$ . Alors  $A' = P^T A P$ .

*Preuve* : On note  $X$  et  $X'$  les coordonnées de  $x \in E$  dans les bases  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$ . On a  $X = P X'$ . Or, on a aussi  $q(x) = X^T A X = (X')^T A' X'$ . D'où  $(X')^T P^T A P X' = (X')^T A' X'$  pour tout vecteur  $X' \in \mathbb{R}^n$ . Donc  $P^T A P = A'$ .

b) *Def* : Soit  $q$  une forme quadratique. On dit que  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est  $q$ -orthogonale ssi  $\varphi(e_i, e_j) = 0$  pour tous  $i \neq j$ .

*Important* : La base  $\mathcal{B}$  est  $q$ -orthogonale ssi la matrice  $A$  de  $q$  dans  $\mathcal{B}$  est diagonale.

Dans ce cas, si  $A = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  et  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ , alors  $q(x) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2$ .

c) *Théorème* : Soit  $q$  une forme quadratique sur  $E$ . Il existe une base  $q$ -orthogonale.

*Preuve* : Soit  $\mathcal{B}$  une base arbitraire de  $E$ . Comme  $A$  est symétrique, il existe une matrice orthogonale  $U \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $U^{-1} A U$  est diagonale. Mais on a  $U^{-1} A U = U^T A U$ . Donc le changement de bases associé à  $U$  convient.

### 3) Co-orthogonalisation d'une forme quadratique et d'un produit scalaire.

*Théorème fondamental* : Soit  $q$  une forme quadratique sur  $E = \mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire canonique.

Alors il existe une base  $\mathcal{B}$  qui est à la fois orthogonale pour  $q$  et orthonormée pour le produit scalaire canonique.

*Conséquence* : Si  $S$  est la sphère unité de  $\mathbb{R}^n$ ,  $\max\{q(\vec{x}), \vec{x} \in S\}$  est la plus grande valeur propre de  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}} u$ .

*Preuve* : On considère  $A$  la matrice de  $q$  dans la base canonique  $\mathcal{C}$  de  $\mathbb{R}^n$ . Il existe une matrice orthogonale  $U \in O_n(\mathbb{R})$  telle que  $U^T A U = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) = D$ . La base orthonormée définie par les colonnes de  $U$  convient.

Dans  $\mathcal{B}$ , on a  $q(x) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2 \leq \lambda_m \|\vec{x}\|^2$ , où  $\|\vec{x}\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2$  et  $\lambda_m = \max(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ , avec égalité pour  $x = e_m$ .

*Corollaire* : Soient  $q$  et  $q'$  deux formes quadratiques sur un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel  $E$ . On suppose que  $q'$  est un produit scalaire.

Alors il existe une base  $\mathcal{B}$  qui est à la fois  $q$ -orthogonale et  $q'$ -orthonormée.

*Preuve* : L'espace euclidien  $(E, q')$  est isomorphe à  $\mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire canonique (en choisissant une base  $q'$ -orthonormée de  $E$ ). On est donc ramené au cas traité au a).

#### 4) Lien entre endomorphismes symétriques et formes quadratiques d'un espace euclidien $E$ .

Soit  $u$  un endomorphisme symétrique d'un espace euclidien.

La forme quadratique  $q$  associée à  $u$  est définie par  $q(x) = (x | u(x))$ . Dans une BON  $\mathcal{B}$ ,  $q(x) = {}^t X A X$ .

*Prop* : Dans toute BON  $\mathcal{B}$  de  $E$ , la matrice de  $q$  dans  $\mathcal{B}$  est égale à la matrice de  $u$  dans  $\mathcal{B}$ .

*Preuve* :  $a_{ij} = \varphi(e_i, e_j) = (e_i | u(e_j))$  est la  $i$ -ième coordonnée de  $u(e_j)$ . *Attention* : Cela est faux dans une base quelconque.

*Important* : Un changement de BON est associé à une matrice de passage orthogonale  $U$ , et on a  ${}^t U A U = U^{-1} A U$ .

#### Adjoint d'un endomorphisme ou d'une matrice

Pour  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on note  $u$  et  $v$  les endomorphismes respectivement associés à  $A$  et  $A^T$ .

Pour tous vecteurs  $X$  et  $Y \in \mathbb{R}^n$ , on a  $X^T A Y = (A^T X)^T Y$  c'est-à-dire  $\langle x, u(y) \rangle = \langle v(x), y \rangle$ .

*Terminologie* : L'endomorphisme  $v$  est appelé adjoint de  $u$ .

#### 1) Rang de l'adjoint.

*Prop* :  $\text{Ker } u = (\text{Im } v)^\perp$ .

*Preuve* :  $y \in \text{Ker } u \Leftrightarrow u(y) = 0 \Leftrightarrow \forall x \in E, \langle x, u(y) \rangle = 0 \Leftrightarrow \forall x \in E, \langle v(x), y \rangle = 0 \Leftrightarrow y \in (\text{Im } v)^\perp$ .

*Corollaire* :  $\text{rg } u = \text{rg } v$ , c'est-à-dire  $\text{rg } A = \text{rg } A^T$ .

#### 2) Applications de l'adjoint à l'obtention des hyperplans stables.

*Remarque importante* : Une droite  $D = \mathbb{R}x$  est stable par  $u$  ssi  $x$  est un vecteur propre de  $u$ .

*Prop* : Soit  $H = x^\perp$  un hyperplan de  $E$ . Alors  $H$  est stable par  $u$  ssi  $x$  est un vecteur propre de  $v$ .

*Preuve* :  $H$  est stable par  $u$  ssi  $\forall y \in H, \langle x, u(y) \rangle = 0$ , donc ssi  $\forall y \in H, \langle v(x), y \rangle = 0$ , c'est-à-dire  $v(x) \in H^\perp = \mathbb{R}x$ .

*Interprétation intuitive* : La matrice  $A$  opère sur les vecteurs, sa transposée  $A^*$  opère sur les formes linéaires.

*Exemple* : Considérons  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ . On a  ${}^t A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ .

Les matrices  $A$  et  $A^T$  admettent les mêmes valeurs propres 1 et 2. Pour obtenir les sous-espaces propres de  $A$ , on résout le système  $A X = X$  et  $A X = 2X$ . Pour  $A$ , on obtient les sev propres  $E_1 = \text{Vect}((1, -1, 0), (1, 0, -1))$  et  $E_2 = \mathbb{R}(0, 0, 1)$ .

Pour  $A^T$ , on obtient les sev propres  $E'_1 = \text{Vect}(1, 0, 0)$  et  $E'_2 = \mathbb{R}(1, 1, 1)$ . On en déduit que les sev stables par  $u$  sont  $\{0\}$  et  $E = \mathbb{R}^3$ , toutes les droites vectorielles incluses dans le plan  $E_1$ , ainsi que la droite  $E_2 = \mathbb{R}(0, 0, 1)$ , et les deux plans d'équation  $x = 0$  et  $x + y + z = 0$ , qui sont respectivement les orthogonaux de  $E'_1$  et  $E'_2$ .

*Remarque* : A défaut de connaître ce résultat, on peut chercher directement les plans stables en posant  $P : ax + by + cz = 0$ . On détermine alors l'image de  $P$  par  $u$  : Avec  $(x', y', z') = u(x, y, z)$ , on exprime  $(x, y, z)$  en fonction de  $(x', y', z')$ , et on obtient une équation de  $u(P)$ , qui est proportionnelle à celle de  $P$  ssi  $P$  est stable par  $u$ .

### 3) Applications aux normes des endomorphismes.

On note  $S = A^T A$ . La matrice  $S$  est symétrique. L'endomorphisme  $v \circ u$  associé à  $S$  est symétrique positif.

On a  $\|u(x)\|^2 = \langle (v \circ u)(x), x \rangle$ . En effet, on a  $\|u(x)\|^2 = \langle u(x), u(x) \rangle = \langle (v \circ u)(x), x \rangle$ .

On a  $\text{Ker}(v \circ u) = \text{Ker } u$ .

En effet, comme  $w = v \circ u$ , alors  $\text{Ker } u \subset \text{Ker } w$ . Réciproquement, si  $w(x) = 0$ , alors  $\|u(x)\| = 0$ , donc  $u(x) = \vec{0}$ .

Comme  $S$  est symétrique, l'endomorphisme  $w$  est diagonalisable dans une base orthonormée  $\mathcal{B} = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ .

Ses valeurs propres  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  sont réelles et positives, puisque  $\lambda_k = \|u(e_k)\|^2$ .

*Remarque* : Pour  $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k \in E$ , on a  $\|u(x)\|^2 = \langle w(x), x \rangle = \sum_{k=1}^n \lambda_k |x_k|^2$ .

On en déduit que  $\sup_{x \neq \vec{0}} \frac{\|u(x)\|}{\|x\|} = \sqrt{\max(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)}$ , où  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  sont les valeurs propres de  $v \circ u$ .

### 4) Décomposition polaire.

*Prop* : Toute matrice de  $GL_n(\mathbb{R})$  s'écrit comme  $A = SU$ , avec  $S$  symétrique positive, et  $U$  orthogonale.

*Preuve* : On note que si  $S$  et  $U$  existent, alors  $AA^T = S^2$ . Or, la matrice  $AA^T$  est symétrique, donc diagonalisable dans une BON, et à valeurs propres positives. Ainsi,  $AA^T = P^{-1} \text{Diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) P$ , avec  $P$  orthogonale.

On prend alors  $S = P^{-1} \text{Diag}(\sqrt{\lambda_1}, \sqrt{\lambda_2}, \dots, \sqrt{\lambda_n}) P$ . La matrice  $S$  est symétrique positive, et  $S^2 = AA^T$ .

On pose  $U = S^{-1}A$ . Comme  $UU^T = S^{-1}AA^T S^{-1} = AA^T S^{-2} = I_n$ , car des matrices diagonales commutent.

*Remarque* : En adaptant la preuve, on vérifie aisément que la décomposition est unique (on commence par  $S$ ).

*Remarque culturelle* : On peut étendre la propriété au cas  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  en utilisant la densité de  $GL_n(\mathbb{R})$  et la compacité de  $O_n(\mathbb{R})$ . En effet, il existe une suite  $(A_k)_{k \in \mathbb{N}}$  de matrices inversibles convergeant vers  $A$ . Les  $A_k$  s'écrivent  $S_k U_k$ . Par compacité de  $O_n(\mathbb{R})$ , il existe une suite extraite de  $(U_k)_{k \in \mathbb{N}}$  convergeant vers  $U \in O_n(\mathbb{R})$ . Quitte à considérer la suite extraite, on peut donc supposer  $\lim_{k \rightarrow +\infty} U_k = U$ . On a alors  $\lim_{k \rightarrow +\infty} S_k = AU^{-1}$ . La matrice  $S = AU^{-1}$  est symétrique comme limite de matrices symétriques. La décomposition n'est en général pas unique.