

## Produit scalaire. Espaces Euclidiens.

1.. **Définition.** Un **espace euclidien** est un  $R$ -espace de dimension finie muni d'un **produit scalaire**  $\langle \cdot, \cdot \rangle : E \times E \rightarrow R$ , vérifiant:

- 1)  $\langle u, v \rangle$  est bilinéaire:  $\langle a_1 u_1 + a_2 u_2, v \rangle = a_1 \langle u_1, v \rangle + a_2 \langle u_2, v \rangle$ , pareille pour  $v$ .
- 2) symétrie:  $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$  pour tous  $u, v \in E$
- 3) positivité:  $\langle u, u \rangle \geq 0$  si  $u \neq 0$ .

Lorsque  $\langle u, v \rangle = 0$ , on dit que  $u$  et  $v$  sont **orthogonaux**.

2. **Norme.** La **norme euclidienne** associée est définie par

$$\| u \| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$$

On a les propriétés suivantes:

- 1)  $\| u \| = 0$  si et seulement si  $u = 0$ ;
- 2)  $\| \lambda u \| = |\lambda| \| u \|$ ;

On a l'**inégalité de Cauchy-Schwartz**:  $|\langle x, y \rangle| \leq \| x \| \| y \|$ .

Cela entraîne l'inégalité triangulaire:

- 3)  $\| x + y \| \leq \| x \| + \| y \|$ .

Le produit scalaire est déterminé par la norme:

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{4}(\| x + y \|^2 - \| x - y \|^2) \text{ ("identité de polarisation")}$$

La distance euclidienne  $d$  sur  $E$  est définie par  $d(x, y) = \| x - y \|$ .

*Exemples:* 1. Produit scalaire canonique dans  $R^n$ :  $\langle x, y \rangle = \sum_1^n x_i y_i$ .  
La norme est donnée par le "théorème de Pythagore":  $\| x \|^2 = \sum_1^n x_i^2$ .

2.  $E = C([a, b], R)$ ,  $\langle f, g \rangle = \int_a^b f(t)g(t)dt$ .

3. Deux vecteurs  $x$  et  $y$  sont **orthogonaux** si  $\langle x, y \rangle = 0$ .

**Sous-espace orthogonal.** Soit  $A \subset E$ ; l'**orthogonal** de  $A$  est l'ensemble de vecteurs de  $E$  orthogonaux à tous les vecteurs de  $A$ :

$$A^\perp = \{x \in E : \forall y \in A \text{ on a } \langle x, y \rangle = 0\}.$$

Il est clair que  $A^\perp$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Deux sous-espaces  $E_1$  et  $E_2$  sont **orthogonaux** si tout vecteur de  $E_1$  est orthogonal à tout vecteur de  $E_2$  ( $E_2 \subset E_1^\perp$ ).

**Famille orthogonale.** Une famille de vecteurs de  $E$  est dite **orthogonale** si les vecteurs de cette famille sont deux à deux orthogonaux.

Une famille de vecteurs de  $E$  est dite **orthonormale** si elle est orthogonale et tous ses vecteurs sont de norme 1.

**Lemme.** Une famille orthogonale sans vecteurs nuls est libre.

### 3. Coordonnées dans une base orthonormale.

Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormale, soit  $x = \sum_1^n x_i e_i$ ,  $y = \sum_1^n y_i e_i$ . Alors  $\langle x, y \rangle = \sum_1^n x_i y_i$ ,  $\|x\|^2 = \sum_1^n x_i^2$  ("théorème de Pythagore") et  $x_i = \langle x, e_i \rangle$ .

*Exemple: séries de Fourier.* Avec le produit scalaire  $\langle f, g \rangle = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t)g(t)dt$  dans  $C([0, 2\pi])$  la famille  $(\frac{1}{\sqrt{2}}, \cos nt, \sin nt)_{n \geq 1}$  est orthonormale; les combinaisons linéaires des ses fonctions - les polynômes trigonométriques - sont denses dans  $C([0, 2\pi])$ . Soit  $a_0 = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} f(t)dt$ ,  $a_n = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t) \cos(nt)dt$ ,  $b_n = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t) \sin(nt)dt$ . On a l'égalité de Parseval (Pythagore):

$$\frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t)^2 dt = 2a_0^2 + \sum_{n=1}^{\infty} (a_n^2 + b_n^2).$$

### 4. Orthogonalisation de Gram-Schmidt.

Soit  $(v_1, \dots, v_n, \dots)$  une famille libre dans  $E$ . On peut construire une famille orthonormale  $e_1, \dots, e_n, \dots$  telle que  $\text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k)$  pour tout  $k \geq 1$ . (Autrement dit,  $e_k$  est une combinaison linéaire de  $v_1, \dots, v_k$ .)

*Construction par récurrence:*

On pose  $e_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}$ ;  $\tilde{e}_{k+1} = v_{k+1} - \sum_1^k \langle v_{k+1}, e_i \rangle e_i$  et  $e_{k+1} = \frac{\tilde{e}_{k+1}}{\|\tilde{e}_{k+1}\|}$ .

**Corollaire.** Tout espace Euclidien admet une base orthonormale. Toute famille orthonormale peut être complétée en une base orthonormale.

### 5. Projection orthogonale.

Soit  $F \subset E$  un sous-espace de dimension finie.

Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormale de  $F$ .

On définit  $P_F : E \rightarrow E$  par  $P_F(x) = \sum_1^n \langle x, e_i \rangle e_i$ . Alors  $P_F$  est un projecteur sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

**Corollaire.** Si  $F$  est un sous-espace de dimension finie,  $F^\perp$  est un supplémentaire de  $F$ :  $E = F \oplus F^\perp$ , somme directe orthogonale. On a aussi  $(F^\perp)^\perp = F$ .

#### Projection orthogonale dans une base quelconque.

Le vecteur  $y = P_F(x)$  est caractérisé par les conditions  $y \in F$  et  $\langle y, z \rangle = \langle x, z \rangle$  pour tout vecteur  $z$  de  $F$ .

Soit  $(v_1, \dots, v_n)$  une base de  $F$ . Pour que  $\langle y, z \rangle = \langle x, z \rangle$  pour tout vecteur  $z$  de  $F$  il suffit que  $\langle y, v_i \rangle = \langle x, v_i \rangle$ ,  $i = 1, \dots, n$ .

Posons  $P_F(x) = \sum_1^n x_i v_i$ ; pour déterminer les coefficients  $x_i$  on doit résoudre le système:

$$\sum_1^n x_i \langle v_i, v_j \rangle = \langle x, v_j \rangle, \quad j = 1, \dots, n.$$

La matrice de ce système  $G = (\langle v_i, v_j \rangle)$  s'appelle *matrice de Gram*. Si  $(e_1, \dots, e_n)$  est une base orthonormale et  $A = (a_{ij}) = (\langle e_i, v_j \rangle)$ , alors  $G = {}^t A A$ . En particulier,  $\det G = (\det A)^2$ .

## 6. Projection orthogonale et la meilleure approximation en moyenne quadratique. Distance à un sous-espace.

**Lemme.** Soit  $F$  est un sous-espace de dimension finie et  $x \in E$ . Alors la projection  $P_F(x)$  réalise la distance minimale entre  $x$  et les vecteurs de  $F$ :  $\|x - P_F(x)\| = \min \{\|x - z\|, z \in F\}$ .

*Exemple. Ajustement affine.*

Soit  $x_1 < x_2 < \dots < x_n$  et  $S = (x_1, \dots, x_n)$ .

Soit  $E$  l'espace des fonctions définies sur  $S$  à valeurs réelles.

Le produit scalaire dans  $E$  est défini par  $\langle f, g \rangle = \sum_1^n f(x_i)g(x_i)$ ;

Etant donné  $f$ , l'*ajustement affine par les moindres carrés* consiste à déterminer une fonction affine  $\phi(x) = ax + b$  telle que l'écart  $\|f - \phi\|^2 = \sum_1^n [f(x_i) - \phi(x_i)]^2$  soit minimal.

La réponse est donnée par la projection orthogonal sur le sous-espace des fonctions affines. Les coefficients  $a$  et  $b$  sont les solutions du système linéaire:  $\langle \phi, 1 \rangle = \langle f, 1 \rangle$ ,  $\langle \phi, x \rangle = \langle f, x \rangle$ . Plus explicitement,

$$\begin{aligned} na + (\sum x_i)b &= \sum f(x_i), \\ (\sum x_i)a + (\sum x_i^2)b &= \sum x_i f(x_i). \end{aligned}$$

*Exemple. Meilleure approximation en moyenne quadratique par des polynômes trigonométriques.*

Un polynôme trigonométrique de degré  $\leq n$  est la somme  $p(t) = a_0 + \sum_{k=1}^n (a_k \cos kt + b_k \sin kt)$ . Soit  $f \in C([0, 2\pi])$  une fonction continue. On cherche un polynôme trigonométrique  $p$  de degré  $\leq n$  tel que l'écart  $\int_0^{2\pi} (f(t) - p(t))^2 dt$  soit minimal.

La réponse est donnée par la projection orthogonal dans  $C([0, 2\pi])$  sur le sous-espace des polynômes trigonométriques de degré  $\leq n$ ; le produit scalaire est  $\langle f, g \rangle = \int_0^{2\pi} f(t)g(t)dt$ . Les coefficients du polynôme  $p(t)$  sont:  $a_0 = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} f(t)dt$ ,  $a_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t) \cos(kt)dt$ ,  $b_k = \frac{1}{\pi} \int_0^{2\pi} f(t) \sin(kt)dt$ .

### Endomorphisme adjoint.

Soit  $f$  un endomorphisme de l'espace Eclidien  $E$ .

Alors il existe un unique endomorphisme  $f^*$ , appelé endomorphisme adjoint, tel que  $\langle f^*(u), v \rangle = \langle u, f(v) \rangle$ .

Dans une base orthonormale  $B$  la matrice de  $f^*$  est la transposée de la matrice de  $f$ :  $(f^*)_B = (f_B)^t$ .

Un endomorphisme  $f$  de  $E$  est dit auto-adjoint ou symétrique si  $f^* = f$ , donc si  $\langle f(u), v \rangle = \langle u, f(v) \rangle$  quelque soit les vecteurs  $u$  et  $v$ .

Dans une base orthonormale il lui correspond une matrice  $A = (a_{ij})$  **symétrique**  $A = A^t$ , c'est à dire  $a_{ij} = a_{ji}$  pour tous  $i, j$ .

**Proposition.** Les valeurs propres d'un endomorphisme symétrique sont réelles. Les vecteurs propres associés à des valeurs propres distinctes sont orthogonaux. Tout endomorphisme symétrique est diagonalisable dans une base orthonormale.

**Isométries.** Une application linéaire  $f : E \rightarrow E$  est une **isométrie** (appelée aussi transformation orthogonale) de  $E$  si  $f$  préserve les normes: pour tout  $u \in E$  on a  $\|f(u)\| = \|u\|$ .

**Proposition. 1.**  $f : E \rightarrow E$  est une isométrie si et seulement si  $f$  préserve le produit scalaire:  $\langle f(u), f(v) \rangle = \langle u, v \rangle$

**2.**  $f$  est une isométrie si et seulement si  $f^*f = ff^* = Id$ , donc ssi  $f^* = f^{-1}$ .

**3.**  $f$  est une isométrie si et seulement si  $f$  transforme une base orthonormée en une base orthonormée.

**4.**  $f$  est une isométrie si et seulement si sa matrice  $A$  dans une base orthonormale est **orthogonale**:  $AA^t = A^tA = \mathbf{1}$ .

**5.** Soit  $B$  une base orthonormale et  $B'$  une base quelconque.  $B'$  est une base orthonormale si et seulement si la matrice de passage de  $B$  vers  $B'$  est orthogonale.

**Proposition.** Toutes les valeurs propres d'une isométrie sont de module 1. Toute isométrie est diagonalisable dans  $\mathbf{C}^n$ .

### Formes quadratiques.

Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base de  $E$ , et  $x = \sum_i x_i e_i \in E$ .

Une forme quadratique dans  $E$  est la fonction  $Q(x) = \sum_{i,j} a_{ij} x_i x_j$  avec une matrice  $A$  symétrique:  $a_{ji} = a_{ij}$ .

Si la base  $B$  est orthonormale, on a  $Q(x) = \langle Ax, x \rangle$ .

Par un changement de base,  $x = Py$ , on écrit la même forme dans les nouvelles coordonnées:  $Q(x) = \langle APy, Py \rangle = \langle P^t APy, y \rangle = \langle A'y, y \rangle$ .

Diagonaliser la forme signifie trouver un changement de base  $P$  tel que la matrice  $A' = P^t AP$  soit diagonale:  $A' = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ . Dans ce cas  $Q(x) = \sum_i \lambda_i y_i^2$ .

La nouvelle base est orthonormale si et seulement si la matrice  $P$  est orthogonale:  $P^t = P^{-1}$ . Dans ce cas,  $A' = P^{-1}AP$  et il s'agit de diagonaliser la matrice symétrique  $A$ .

**Proposition.** Toute forme quadratique peut être "diagonalisée" par un changement orthogonal de coordonnées ("réduction aux axes principaux").