

# Espaces préhilbertiens et espaces euclidiens

Dans tout ce chapitre  $E$  désigne un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel

## I. Produit scalaire

### 1. Définitions et exemples classiques

**Définition.** On appelle forme bilinéaire sur  $E$ , toute application  $\phi$  de  $E \times E$  dans  $\mathbb{R}$  telle que :

- pour tout  $x \in E$ , l'application  $y \mapsto \phi(x, y)$  soit linéaire,
- pour tout  $y \in E$ , l'application  $x \mapsto \phi(x, y)$  soit linéaire.

**Définition.** On appelle forme bilinéaire symétrique sur  $E$  toute forme bilinéaire  $S$  sur  $E$  telle que :  $\forall (x, y) \in E^2, S(x, y) = S(y, x)$ .

**Définition.** Soit  $\phi$  une forme bilinéaire sur  $E$ .

On dit que  $\phi$  est positive si  $\forall x \in E, \phi(x, x) \geq 0$ .

On dit que  $\phi$  est définie positive si  $\phi$  est positive et vérifie :  $\forall x \in E, \phi(x, x) = 0 \implies x = 0$ .

**Définition.** On appelle produit scalaire toute forme bilinéaire symétrique définie positive.

**Exemples classiques à connaître :**

- Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

L'application  $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, (X, Y) \mapsto \sum_{i=1}^n x_i y_i$  est le produit scalaire canonique sur  $\mathbb{R}^n$ .

- Soit  $(n, p) \in \mathbb{N}^* \times \mathbb{N}^*$ . L'application  $M_{n,p}(\mathbb{R}) \times M_{n,p}(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}, (A, B) \mapsto \text{Tr}({}^t AB)$  est le produit scalaire canonique sur  $M_{n,p}(\mathbb{R})$ .

- Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

L'application  $\mathbb{R}[X] \times \mathbb{R}[X] \rightarrow \mathbb{R}, \left( \sum_{k \in \mathbb{N}} a_k X^k, \sum_{k \in \mathbb{N}} b_k X^k \right) \mapsto \sum_{k \in \mathbb{N}} a_k b_k$  est un produit scalaire classique sur  $\mathbb{R}[X]$ .

- Soit  $a$  et  $b$  deux réels tels que  $a < b$ . L'application

$$\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R}) \times \mathcal{C}([a, b], \mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}, (f, g) \mapsto \int_a^b fg$$

est un produit scalaire classique sur  $\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$ .

- Soit  $a$  et  $b$  deux réels tels que  $a < b$ . L'application

$$\mathbb{R}[X] \times \mathbb{R}[X] \rightarrow \mathbb{R}, (P, Q) \mapsto \int_a^b P(t)Q(t)dt$$

est un produit scalaire classique sur  $\mathbb{R}[X]$ .

**Exemple.** Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel possédant une base  $(e_i)_{i \in I}$ .

L'application  $E \times E \rightarrow \mathbb{R}, \left( \sum_{i \in I} a_i e_i, \sum_{i \in I} b_i e_i \right) \mapsto \sum_{i \in I} a_i b_i$  est un produit scalaire sur  $E$ .

**Définition.** On appelle espace préhilbertien réel un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel muni d'un produit scalaire. Lorsque l'espace vectoriel est de dimension finie, on parle d'espace vectoriel euclidien.

## 2. Norme euclidienne associée

Dans la suite,  $E$  est un espace préhilbertien réel dont le produit scalaire est noté  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

**Définition.** On appelle norme euclidienne associée au produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  l'application :

$$E \rightarrow \mathbb{R}^+, x \mapsto \|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

**Proposition.** Pour tout  $(x, \lambda) \in E \times \mathbb{R}$ , on a :

- $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$  ;
- $\|x\| = 0$  si, et seulement si,  $x = 0$ .

**Définition.** On appelle vecteur normé, ou unitaire, tout vecteur de norme 1.

**Corollaire.** Soit  $x$  un vecteur non nul. Alors  $\frac{x}{\|x\|}$  est unitaire.

**Proposition.** Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a :

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\langle x, y \rangle \quad \text{et} \quad \|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2\langle x, y \rangle.$$

**Corollaire** (égalité du parallélogramme). Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a :

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2)$$

**Proposition** (Formules de polarisation). Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a :

- $2\langle x, y \rangle = \|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2$  ;
- $2\langle x, y \rangle = \|x\|^2 + \|y\|^2 - \|x - y\|^2$  ;
- $4\langle x, y \rangle = \|x + y\|^2 - \|x - y\|^2$ .

**Théorème** (Inégalité de Cauchy-Schwarz). Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a :

- $|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$ .
- Cette inégalité est une égalité si, et seulement si,  $x$  et  $y$  sont proportionnels, i.e. si, et seulement si,

$$\exists \lambda \in \mathbb{R} : y = \lambda x \quad \text{ou} \quad \exists \lambda \in \mathbb{R} : x = \lambda y.$$

si, et seulement si,

$$\exists \lambda \in \mathbb{R} : y = \lambda x \quad \text{ou} \quad x = 0.$$

**Théorème** (Inégalité triangulaire). Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a :

- $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ .
- Cette inégalité est une égalité si, et seulement si,  $x$  et  $y$  sont positivement proportionnels, i.e. si, et seulement si,

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}^+ : y = \lambda x \quad \text{ou} \quad \exists \lambda \in \mathbb{R}^+ : x = \lambda y.$$

si, et seulement si,

$$\exists \lambda \in \mathbb{R}^+ : y = \lambda x \quad \text{ou} \quad x = 0.$$

## II. Orthogonalité

### 1. Vecteurs orthogonaux

**Définition.** Deux vecteurs  $x$  et  $y$  sont dits orthogonaux lorsque  $\langle x, y \rangle = 0$ .

On note alors  $x \perp y$ .

**Théorème** (de Pythagore). Deux vecteurs  $x$  et  $y$  sont orthogonaux si, et seulement si :

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$$

**Définition.** Une famille  $(x_i)_{i \in I}$  est dite orthogonale si elle est constituée de vecteurs orthogonaux deux à deux, c'est-à-dire si

$$\forall (i, j) \in I^2, i \neq j \implies \langle x_i, x_j \rangle = 0.$$

**Proposition.** Une famille orthogonale de vecteurs **non nuls** est libre

**Théorème.** Procédé d'orthogonalisation de Gram-Schmidt

Soit  $(e_1, e_2, \dots, e_p)$  une famille libre de  $E$ .

Il existe une famille orthogonale  $(f_1, f_2, \dots, f_p)$  de  $E$  telle que :

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \text{Vect}(f_1, \dots, f_k) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_k).$$

Il suffit de prendre  $f_1 = e_1$  et  $\forall k \in \llbracket 2, p \rrbracket, f_k = e_k - \sum_{j=1}^{k-1} \frac{\langle e_k, f_j \rangle}{\|f_j\|^2} f_j$ .

**Définition.** Une famille  $(x_i)_{i \in I}$  est dite orthonormale ou orthonormée si elle est constituée de vecteurs unitaires orthogonaux deux à deux, c'est-à-dire si

$$\forall (i, j) \in I^2, \quad \langle x_i, x_j \rangle = \delta_{i,j}.$$

**Proposition.** Une famille orthonormale est libre

**Proposition.** Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

Soit  $(e_1, e_2, \dots, e_p)$  une famille libre de  $E$ .

Il existe une famille orthonormale  $(f_1, f_2, \dots, f_p)$  de  $E$  telle que :

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \text{Vect}(f_1, \dots, f_k) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_k).$$

Il suffit de prendre  $f_1 = \frac{e_1}{\|e_1\|}$  et  $\forall k \in \llbracket 2, p \rrbracket, f_k = \frac{e_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle e_k, f_j \rangle f_j}{\|e_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle e_k, f_j \rangle f_j\|}$ .

## 2. Orthogonal d'un ensemble

**Définition.** Soit  $A$  une partie de  $E$ . On appelle orthogonal de  $A$  de  $E$ , l'ensemble

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

**Proposition.** L'orthogonal d'une partie de  $E$  est un sev de  $E$ .

**Proposition.** Soient  $A$  et  $B$  deux parties de  $E$ . On a  $A \subset B \Rightarrow B^\perp \subset A^\perp$ .

**Proposition.** Soit  $A$  une partie de  $E$ . On a  $A^\perp = (\text{Vect}A)^\perp$ .

**Proposition.** Soit  $A$  un sev de  $E$  engendré par la famille  $(a_i)_{i \in I}$  et  $x \in E$ .

On a  $x \in A^\perp \iff \forall i \in I, \langle x, a_i \rangle = 0$ .

**Proposition.** Soit  $A$  une partie de  $E$ . On a  $A \subset (A^\perp)^\perp$ .

**Remarque :** On a pas forcément  $A^{\perp\perp} = A$ .

Par exemple si l'on considère  $E = \mathcal{C}([0, 1], \mathbb{R})$  muni du produit scalaire  $(f, g) \mapsto \int_0^1 fg$  et  $F = \{f \in E : f(0) = 0\}$ , alors  $F^\perp = \{0\}$  donc  $F^{\perp\perp} = E \neq F$ .

## 3. Bases orthonormales

**Définition.** Soit  $F$  un sev de  $E$ . On appelle base orthonormale de  $F$  toute base de  $F$  qui est aussi une famille orthonormale.

**Théorème.** Tout espace euclidien possède une base orthonormale.

**Corollaire.** Soit  $F$  un sev de  $E$ .

Si  $F$  est de dimension finie, alors il possède une base orthonormale.

**Théorème.** *Théorème de la base orthonormale incomplète*

*Si  $E$  est euclidien, alors toute famille orthonormale de  $E$  peut être complétée en une base orthonormale de  $E$ .*

**Corollaire.** *Soit  $F$  un sev de  $E$ .*

*Si  $F$  est de dimension finie, alors toute famille orthonormale de  $F$  peut être complétée en une base orthonormale de  $F$ .*

**Proposition.** *Expression des coordonnées d'un vecteur dans une base orthonormale*

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

*Pour tout  $x \in E$ , on a  $x = \sum_{i=1}^n \langle x, e_i \rangle e_i$*

**Proposition.** *Expression du produit scalaire et de la norme dans une base orthonormale*

*Soit  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i$ . On a alors*

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i \quad \text{et} \quad \|x\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2.$$

**Proposition.** *Soient  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  et  $\mathcal{B}' = (f_1, \dots, f_n)$  deux bases orthonormales de  $E$ . La matrice de passage  $P$  de  $\mathcal{B}$  dans  $\mathcal{B}'$  vérifie  $P^{-1} = {}^t P$ .*

**Proposition.** *(théorème de Riesz) Soit  $f$  une forme linéaire sur  $E$  euclidien.*

*Il existe un unique vecteur  $a$  tel que  $\forall x \in E, f(x) = \langle a, x \rangle$ .*

**Corollaire.** *Toute forme linéaire sur  $E$  est de la forme  $x \mapsto \langle a, x \rangle$ , avec  $a \in E$ .*

### III. Projection orthogonale sur un espace vectoriel de dimension finie

#### 1. Supplémentaire orthogonal

**Définition.** *Deux sev  $F$  et  $G$  sont dits orthogonaux si  $\forall (x, y) \in F \times G, \langle x, y \rangle = 0$ , ce qui est équivalent à  $F \subset G^\perp$  ou à  $G \subset F^\perp$ .*

**Proposition.** *Soit  $F$  un sev de  $E$ . Si  $F$  est de dimension finie, alors  $E = F \oplus F^\perp$ .*

*Le sev  $F^\perp$  est appelé le supplémentaire orthogonal de  $F$ .*

**Proposition.** *Si  $E$  est euclidien et si  $F$  est un sev de  $E$ , alors*

$$\dim F^\perp = \dim E - \dim F \quad \text{et} \quad (F^\perp)^\perp = F.$$

**Proposition.** *Soit  $E$  euclidien,  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormale de  $E$  et  $u = \sum_{i=1}^n u_i e_i$ .*

*Le supplémentaire orthogonal de la droite  $\mathbb{R}u$  est l'hyperplan d'équation  $\sum_{i=1}^n u_i x_i = 0$  dans  $\mathcal{B}$ .*

*Autrement dit,  $(\mathbb{R}u)^\perp = \left\{ \sum_{i=1}^n x_i e_i \text{ avec } (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \text{ vérifiant } \sum_{i=1}^n u_i x_i = 0 \right\}$*

**Proposition.** *Soit  $E$  euclidien de dimension  $n$  et  $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$  non nul.*

*Le supplémentaire orthogonal de l'hyperplan d'équation  $\sum_{i=1}^n a_i x_i = 0$  dans une bon  $(e_1, \dots, e_n)$  est*

*la droite engendrée par le vecteur  $\sum_{i=1}^n a_i e_i$ .*

## 2. Projection orthogonale

**Définition.** Soit  $F$  un sev de  $E$  de dimension finie. On appelle projection orthogonale sur  $F$ , la projection sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

**Proposition.** Soit  $F$  est un sev de  $E$  de dimension finie et  $p_F$  la projection orthogonale sur  $F$

Si  $(e_1, \dots, e_p)$  est une bon de  $F$ , alors  $\forall x \in E$ ,  $p_F(x) = \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i$

**Proposition.** Soit  $F$  est un sev de  $E$  de dimension finie.

Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une famille génératrice de  $F$  et  $x \in E$ , alors

$$\forall y \in F, y = p_F(x) \iff \forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \langle x - y, e_k \rangle = 0.$$

**Proposition.** Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormale de  $E$  et  $u = \sum_{i=1}^n u_i e_i$  un vecteur non nul de  $E$ . La projection orthogonale sur la droite  $\mathbb{R}u$  est l'application

$$E \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto \frac{\langle x, u \rangle}{\|u\|^2} u$$

La projection orthogonale sur l'hyperplan d'équation  $\sum_{i=1}^n u_i x_i = 0$  dans la base  $(e_1, \dots, e_n)$  est l'application

$$E \rightarrow \mathbb{R}, x \mapsto x - \frac{\langle x, u \rangle}{\|u\|^2} u$$

## 3. Distance à un sev de dimension finie

**Proposition.** Soit  $F$  est un sev de  $E$  de dimension finie,  $p_F$  la projection orthogonale sur  $F$  et  $x \in E$ . On a :  $\forall y \in F, \|x - p_F(x)\| \leq \|x - y\|$  avec égalité si, et seulement si,  $y = p_F(x)$ .

Ainsi, le vecteur  $p_F(x)$  est le vecteur de  $F$  le plus proche de  $x$ , i.e.

$$\|x - p_F(x)\| = \min\{\|x - y\|, y \in F\}$$

On dit que  $\|x - p_F(x)\|$  est la distance du vecteur  $x$  au sev  $F$ , et on note  $d(x, F) = \|x - p_F(x)\|$ .

## 4. Distance à un sea de dimension finie

**Proposition.** Soit  $\mathcal{F}$  un sea de dimension finie et  $x \in E$ .

Il existe un unique  $y \in \mathcal{F}$  tel que  $\|x - y\| = \min\{\|x - t\|, t \in \mathcal{F}\}$

Le point  $y$  est appelé le projeté orthogonal de  $M$  sur  $\mathcal{F}$ . On note  $d(x, \mathcal{F}) = \|x - y\|$ .

**Définition.** Soit  $E$  euclidien et  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine de direction  $H$ . On appelle vecteur normal à  $\mathcal{H}$  tout vecteur non nul de  $H^\perp$ .

**Proposition.** Soit  $E$  euclidien de dimension  $n$ ,  $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$  non nul et  $\mathcal{H}$  l'hyperplan affine d'équation  $\sum_{i=1}^n a_i x_i = b$  dans une bon  $(e_1, \dots, e_n)$ .

Les vecteurs normaux à  $\mathcal{H}$  sont les vecteurs non nuls colinéaires à  $\sum_{i=1}^n a_i e_i$ .

**Proposition.** Soit  $E$  euclidien et  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine passant par  $a$  et de vecteur normal  $n$ .

Pour tout  $x \in E$  on a  $d(x, \mathcal{H}) = \frac{|\langle n, x - a \rangle|}{\|n\|}$

**Corollaire.** Si l'on considère  $\mathbb{R}^3$  muni du produit scalaire usuel et  $\mathcal{P}$  le plan affine passant par  $A$

et de vecteur normal  $\vec{n}$ , alors pour tout point  $M$  on a  $d(M, \mathcal{P}) = \frac{|\langle \vec{n}, \overrightarrow{AM} \rangle|}{\|\vec{n}\|}$

**Proposition.** *Soit  $E$  euclidien.*

*Si  $\mathcal{H}$  est un hyperplan affine d'équation  $\sum_{i=1}^n a_i x_i = b$  dans une bon, alors, pour tout  $x$  de coor-*

*données  $(x_1, \dots, x_n)$ , on a  $d(x, \mathcal{H}) = \frac{\left| \sum_{i=1}^n a_i x_i - b \right|}{\sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2}}$ .*

**Corollaire.** *Si l'on considère  $\mathbb{R}^2$  muni du produit scalaire usuel et  $\mathcal{D}$  la droite affine d'équation  $ax + by = c$ , alors pour tout point  $M(x, y)$ , on a  $d(M, \mathcal{D}) = \frac{|ax + by - c|}{\sqrt{a^2 + b^2}}$*

**Corollaire.** *Si l'on considère  $\mathbb{R}^3$  muni du produit scalaire usuel et  $\mathcal{P}$  le plan affine d'équation  $ax + by + cz = d$ , alors pour tout point  $M(x, y, z)$ , on a  $d(M, \mathcal{P}) = \frac{|ax + by + cz - d|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}}$*