

# Chapitre 39

## Espaces préhilbertiens réels

### Plan du chapitre

<b>1</b>	<b>Produit scalaire</b>	<b>1</b>
1.1	Définition	1
1.2	Exemples	2
1.3	Espaces préhilbertiens réels, espaces euclidiens	4
<b>2</b>	<b>Norme</b>	<b>4</b>
2.1	Définition	4
2.2	Identités des normes euclidiennes	5
2.3	Inégalité de Cauchy-Schwarz	6
2.4	Autres inégalités des normes euclidiennes	7
2.5	Distances euclidiennes	8
<b>3</b>	<b>Orthogonalité</b>	<b>8</b>
3.1	Vecteurs orthogonaux	8
3.2	Orthogonal d'une partie d'un e.v.	9
<b>4</b>	<b>Familles de vecteurs et orthogonalité</b>	<b>11</b>
4.1	Familles orthogonales et orthonormées	11
4.2	Bases orthonormées	11
<b>5</b>	<b>Projection orthogonale sur un s.e.v. de dimension finie</b>	<b>13</b>
5.1	Supplémentaire orthogonal	13
5.2	Projection orthogonale	14
5.3	Distance à un s.e.v. de dimension finie	15
<b>6</b>	<b>Algorithme d'orthonormalisation de Gram-Schmidt</b>	<b>16</b>

#### Hypothèse

Dans tout ce chapitre,  $E$  désigne un  $\mathbb{R}$ -e.v.  
 À partir de la section 2,  $E$  désigne un espace préhilbertien réel, dont on note  $(\cdot | \cdot)$  le produit scalaire et  $\|\cdot\|$  la norme euclidienne associée (cf définitions plus loin).

## 1 Produit scalaire

### 1.1 Définition

On rappelle la définition de forme bilinéaire (sur le  $\mathbb{R}$ -e.v.  $E$ ) :

**Définition 39.1 (Forme bilinéaire)**

On dit que  $\varphi : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  est une forme bilinéaire si  $\varphi$  est linéaire par rapport à chacune de ses 2 variables :

- Pour tout  $y_0$  fixé dans  $E$ , l'application suivante est linéaire :

$$\begin{aligned} E &\rightarrow \mathbb{R} \\ x &\mapsto \varphi(x, y_0) \end{aligned}$$

- Pour tout  $x_0$  fixé dans  $E$ , l'application suivante est linéaire :

$$\begin{aligned} E &\rightarrow \mathbb{R} \\ y &\mapsto \varphi(x_0, y) \end{aligned}$$

**Remarque.** Pour tout  $y \in E$ , on a  $\varphi(0_E, y) = 0$  et de même  $\varphi(x, 0_E) = 0$ .

**Définition 39.2**

Soit  $\varphi$  une forme bilinéaire sur  $E$ . On dit que :

- $\varphi$  est symétrique si  $\forall x, y \in E \quad \varphi(x, y) = \varphi(y, x)$
- $\varphi$  est positive si  $\forall x \in E \quad \varphi(x, x) \geq 0$
- $\varphi$  est définie si  $\forall x \in E \quad (\varphi(x, x) = 0 \implies x = 0)$

On dira que  $\varphi$  est définie positive si  $\varphi$  est définie et positive.

**Définition 39.3 (Produit scalaire)**

Soit  $\varphi : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$ . On dit que  $\varphi$  est un produit scalaire sur  $E$  si :

1.  $\varphi$  est bilinéaire.
2.  $\varphi$  est symétrique.
3.  $\varphi$  est définie positive, i.e. :
  - (a)  $\varphi$  est positive.
  - (b)  $\varphi$  est définie.

Pour tous  $x, y \in E$ , le réel  $\varphi(x, y)$  est appelé le produit scalaire de  $x$  et  $y$ . La notation  $\varphi$  n'a rien d'universel : on trouve aussi  $(x | y)$ ,  $x \cdot y$  ou encore  $\langle x | y \rangle$ .

**1.2 Exemples**

**Exemple 1.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . On pose  $E = \mathbb{R}^n$ . L'application suivante définit un produit scalaire sur  $E$  :

$$\begin{aligned} \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R} \\ (x, y) &\mapsto \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{aligned}$$

avec  $(x_i)_{1 \leq i \leq n}$  et  $(y_i)_{1 \leq i \leq n}$  les coordonnées de  $x$  et  $y$  dans la base canonique  $\mathcal{B}_c$  de  $\mathbb{R}^n$ . Il s'agit du produit scalaire canonique sur  $\mathbb{R}^n$ .

**Remarque.** En identifiant  $\mathbb{R}^n$  et  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  et en notant  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \text{Mat}_{\mathcal{B}_c}(x)$  et  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \text{Mat}_{\mathcal{B}_c}(y)$ ,

alors :

$$(x | y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i = X^\top Y$$

**Exemple 2.** Soit  $E = C^0([0, 1], \mathbb{R})$ . On pose pour tous  $f, g \in E$  :

$$\langle f | g \rangle := \int_0^1 fg$$

Montrer que l'application  $\langle \cdot | \cdot \rangle$  définit un produit scalaire sur  $E$ .

Pour tous  $f, g \in E$ , comme  $f, g$  sont continues et à valeurs dans  $\mathbb{R}$ , alors  $\langle f | g \rangle$  est bien défini et est un réel.

- **(astuce)** On montre d'abord la symétrie :

$$\langle g | f \rangle = \int_0^1 g(t)f(t)dt = \int_0^1 f(t)g(t)dt = \langle f | g \rangle$$

**Exemple 3.** Soit  $n, p \in \mathbb{N}^*$  et  $E = \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ . L'application suivante définit un produit scalaire sur  $E$  :

$$\begin{aligned} E \times E &\rightarrow \mathbb{R} \\ (A, B) &\mapsto \text{tr}(A^\top B) \end{aligned}$$

Il s'agit du produit scalaire canonique sur  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$ .

### 1.3 Espaces préhilbertiens réels, espaces euclidiens

#### Définition 39.4

On dit que  $(E, \varphi)$  est un espace préhilbertien réel si  $\varphi$  est un produit scalaire défini sur (le  $\mathbb{R}$ -e.v.)  $E$ . Si de plus  $E$  est de dimension finie, alors  $(E, \varphi)$  est appelé un espace euclidien.

Par abus, on omettra souvent de préciser  $\varphi$  et on dira juste “ $E$  est un espace [...]”.

**Exemple 4.**  $\mathbb{R}^n$  est un espace .....  
 $\mathcal{C}^0([0, 1], \mathbb{R})$  est un espace .....  
 $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$  est un espace .....

#### Propriété 39.5

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel dont on note  $(\cdot | \cdot)$  le produit scalaire. Soit  $F$  un s.e.v. de  $E$ . Alors l'application

$$\begin{aligned} \psi : F \times F &\rightarrow \mathbb{R} \\ (x, y) &\mapsto (x | y) \end{aligned}$$

est un produit scalaire sur  $F$ . Ainsi  $F$  est un espace préhilbertien réel (muni du produit scalaire induit  $\psi$ ).

## 2 Norme

#### Hypothèse

Dans le reste du chapitre,  $E$  désigne un espace préhilbertien réel, dont on note  $(\cdot | \cdot)$  le produit scalaire et  $\|\cdot\|$  la norme euclidienne associée (cf définition ci-dessous).

### 2.1 Définition

#### Définition 39.6

On appelle norme euclidienne sur  $E$  associée au produit scalaire  $(\cdot | \cdot)$ , l'application

$$\begin{aligned} \|\cdot\| : E &\rightarrow \mathbb{R}_+ \\ x &\mapsto \|x\| = \sqrt{(x | x)} \end{aligned}$$

La notation  $\|\cdot\|$  n'a rien d'officiel, même si, une fois le produit scalaire défini, on sous-entend souvent que  $\|\cdot\|$  est la norme associée à ce produit scalaire s'il n'y a pas ambiguïté.

**Exemple 5.** On munit  $\mathbb{R}^n$  du produit scalaire canonique. Pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$

$$\|x\| = \dots\dots\dots$$

**Exemple 6.** On munit  $E = \mathcal{C}^0([0, 1], \mathbb{R})$  du produit scalaire canonique. Pour tout  $f \in E$

$$\|f\| = \dots\dots\dots$$

### Propriété 39.7

La norme euclidienne  $\|\cdot\|$  vérifie les propriétés suivantes :

1. Homogénéité :  $\forall \lambda \in \mathbb{R} \quad \forall x \in E \quad \|\lambda x\| = |\lambda| \times \|x\|$
2. Séparation :  $\forall x \in E \quad \|x\| = 0 \implies x = 0_E$
3. Inégalité triangulaire :  $\forall x, y \in E \quad \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

De plus, pour tous  $x, y \in E$ , on a  $\|x + y\| = \|x\| + \|y\|$  si et seulement si  $x, y$  sont positivement liés, c-à-d  $\exists \lambda \in \mathbb{R}_+ \quad x = \lambda y \quad \text{ou} \quad y = \lambda x$ .

**Remarque.** Si  $\mathcal{E}$  est un  $\mathbb{R}$ -e.v. (pas forcément un espace préhilbertien réel), on appelle norme sur  $\mathcal{E}$  toute application  $\|\cdot\|$  qui vérifie les assertions 1–2–3 ci-dessus (sans le cas d'égalité). Une telle norme n'est pas nécessairement une norme euclidienne, i.e. il n'existe pas forcément un produit scalaire  $\varphi$  sur  $\mathcal{E}$  tel que  $\|\cdot\| = \sqrt{\varphi(\cdot, \cdot)}$ .

*Démonstration.* Soit  $(\cdot | \cdot)$  le produit scalaire associé à  $\|\cdot\|$ . Soit  $x, y \in E$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$

- 1.
- 2.
3. L'inégalité triangulaire sera prouvée ultérieurement.

□

**Remarque.** La propriété de séparation est en fait une équivalence : pour tout  $x \in E$ ,

$$\|x\| = 0 \iff x = 0_E$$

Cela se déduit de l'homogénéité en prenant  $\lambda = 0$ .

## 2.2 Identités des normes euclidiennes

### Propriété 39.8 (Identités remarquables)

Soit  $x, y \in E$ .

- $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2(x | y)$
- $\|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2(x | y)$
- $\|x\|^2 - \|y\|^2 = (x + y | x - y)$
- $(x | y) = \frac{1}{2} (\|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2)$  (identité de polarisation)

*Démonstration.* On ne montre que la première assertion et la troisième. Pour la première :

Pour la troisième :

$$\begin{aligned}(x+y | x-y) &= (x | x) + (y | x) + (x | -y) + (y | -y) \\ &= \|x\|^2 + (x | y) - (x | y) - (y | y) \\ &= \|x\|^2 - \|y\|^2\end{aligned}$$

□

**Remarque.** L'identité de polarisation permet notamment d'exprimer le produit scalaire uniquement en fonction de la norme. En particulier, si une norme  $\|\cdot\|$  est euclidienne, i.e. construite à partir d'un produit scalaire, alors il n'y a qu'un produit scalaire possible associé à  $\|\cdot\|$ .

### 2.3 Inégalité de Cauchy-Schwarz

#### Théorème 39.9 (Inégalité de Cauchy-Schwarz)

Pour tous  $x, y \in E$ , on a :

$$|(x | y)| \leq \|x\| \times \|y\|$$

**(Cas d'égalité dans Cauchy-Schwarz :)** il y a égalité ci-dessus si et seulement si  $(x, y)$  est une famille liée.

*Démonstration.*

□

**Exemple 7.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $(a_i)_{1 \leq i \leq n}$  et  $(b_i)_{1 \leq i \leq n}$  deux familles de réels. Montrer que

$$\left( \sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2 \leq \left( \sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n b_i^2 \right)$$

## 2.4 Autres inégalités des normes euclidiennes

**Preuve de l'inégalité triangulaire (Propriété 39.7)**

*Démonstration.* Soit  $x, y \in E$ . Montrons que

$$\|x + y\|^2 \leq (\|x\| + \|y\|)^2$$

Par identité remarquable :

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

De plus, par l'inégalité de Cauchy-Schwarz, on a

$$(x | y) \leq |(x | y)| \leq \|x\| \times \|y\| \quad (*)$$

Ainsi,

$$\begin{aligned} \|x+y\|^2 &\leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\|x\| \times \|y\| \\ &= (\|x\| + \|y\|)^2 \end{aligned}$$

On en déduit l'inégalité en passant à la racine carrée, car la norme est positive.

De plus, la preuve ci-dessus montre qu'il y a égalité si et seulement si chaque inégalité dans (\*) est une égalité. On sait que

$$|(x|y)| = \|x\| \times \|y\|$$

si et seulement si  $(x,y)$  est liée. Ensuite, sachant cela, on peut montrer que  $(x|y) = |(x|y)|$  si et seulement si  $(x,y)$  est positivement liée, en traitant séparément le cas " $x = 0_E$  ou  $y = 0_E$ " puis en traitant le reste des cas.  $\square$

### Propriété 39.10 (Seconde inégalité triangulaire)

Pour tous  $x, y \in E$ , on a :

$$\left| \|x\| - \|y\| \right| \leq \|x - y\|$$

## 2.5 Distances euclidiennes

### Définition 39.11

On appelle distance euclidienne associée au produit scalaire  $(\cdot | \cdot)$ , l'application

$$\begin{aligned} d : E \times E &\rightarrow \mathbb{R}_+ \\ (x, y) &\mapsto \|x - y\| \end{aligned}$$

### Propriété 39.12

Soit  $d : E \times E \rightarrow \mathbb{R}_+$  la distance euclidienne associée au produit scalaire  $(\cdot | \cdot)$ . Alors :

1. Séparation :  $\forall x, y \in E \quad d(x, y) = 0 \iff x = y$
2. Symétrie :  $\forall x, y \in E \quad d(x, y) = d(y, x)$
3. Inégalité triangulaire :  $\forall x, y, z \in E \quad d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z)$

**Remarque.** Si  $\mathcal{E}$  est un  $\mathbb{R}$ -e.v. (pas forcément un espace préhilbertien réel), on appelle distance sur  $\mathcal{E}$  toute application  $d : \mathcal{E} \times \mathcal{E} \rightarrow \mathbb{R}$  qui vérifie les assertions 1–2–3 ci-dessus. Une telle distance n'est pas nécessairement une distance euclidienne, i.e. il n'existe pas forcément un produit scalaire  $\varphi$  sur  $\mathcal{E}$  tel que  $d(x, y) = \|x - y\|$ .

## 3 Orthogonalité

### 3.1 Vecteurs orthogonaux

#### Définition 39.13

Un vecteur  $u \in E$  tel que  $\|u\| = 1$  est dit unitaire.

**Exemple 8.** Si  $u \neq 0_E$ , alors  $\frac{u}{\|u\|}$  est unitaire.

**Définition 39.14**

Deux vecteurs  $u, v \in E$  sont dits orthogonaux si  $(u | v) = 0$ . On notera alors  $u \perp v$ .

**Remarque.** Si  $u \perp u$ , alors  $(u | u) = 0$  donc  $u = 0_E$ .

Si  $u \perp v$ , alors  $v \perp u$  : la relation  $\perp$  est symétrique. Elle n'est cependant pas réflexive ou transitive (sauf si  $E = \{0_E\}$ ).

**Exemple 9.** Les vecteurs de la base canonique de  $\mathbb{R}^n$  sont unitaires et orthogonaux deux à deux.

**Théorème 39.15 (Théorème de Pythagore)**

Deux vecteurs  $u, v \in E$  sont orthogonaux si et seulement si

$$\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$$

*Démonstration.*

□

### 3.2 Orthogonal d'une partie d'un e.v.

**Définition 39.16**

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

$$A^\perp := \{u \in E \mid \forall a \in A \quad (u | a) = 0\}$$

$A^\perp$  est donc l'ensemble des vecteurs  $u$  de  $E$  qui sont orthogonaux à tous les vecteurs de  $A$ .

**Propriété 39.17**

Soit  $A \in \mathcal{P}(E)$ .  $A^\perp$  est un s.e.v. de  $E$ .

*Démonstration.* Soit  $u, v \in A^\perp$  et  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ . Montrons que  $\alpha u + \beta v \in A^\perp$ .

□

$A$  n'est pas obligatoirement un e.v. ! Par contre  $A^\perp$  l'est toujours (un peu comme pour  $\text{Vect}(A)$ ).

**Exemple 10.** Soit  $A = \{(x, 0, 0) \mid x \in \mathbb{R}\}$ . On vérifie sans peine que

$$A^\perp = \{(0, y, z) \mid y, z \in \mathbb{R}\}$$

**Exemple 11.** Dans  $\mathbb{R}^3$ , on pose  $A = \{u_1, u_2\}$  avec  $u_1 = (1, 0, 0)$  et  $u_2 = (1, 1, 1)$ . Déterminer  $A^\perp$ .

**Exemple 12.** On a  $\{0_E\}^\perp = \dots\dots\dots$  et  $E^\perp = \dots\dots\dots$

**Remarque.** Si  $u \in E$ , alors on peut définir la forme linéaire  $\varphi_u \in E^*$  par

$$\begin{aligned} \varphi_u : E &\rightarrow \mathbb{R} \\ v &\mapsto (v \mid u) \end{aligned}$$

Alors, on a  $\{u\}^\perp = \text{Ker } \varphi_u$ . En particulier, si  $u \neq 0_E$ , alors  $\varphi_u$  est une forme linéaire non nulle (car  $\varphi_u(u) = \|u\|^2 > 0$ ), donc

$$H := \{u\}^\perp = \text{Ker } \varphi_u = \{v \in E \mid (v \mid u) = 0\}$$

est un hyperplan de  $E$ .

Si  $H$  est un hyperplan de  $E$ , tout vecteur  $u$  non nul tel que  $\{u\}^\perp = H$  (ou encore  $u \in H^\perp$ ) est dit normal à  $H$ .

**Propriété 39.18**

Soit  $A, B$  deux parties de  $E$ .

1.  $A \subset B \implies B^\perp \subset A^\perp$
2.  $A^\perp = (\text{Vect}A)^\perp$
3.  $A \subset (A^\perp)^\perp$

*Démonstration.* Montrons la première assertion. On suppose  $A \subset B$ . Soit  $v \in B^\perp$ , montrons que  $v \in A^\perp$ , c'à dire que  $\forall a \in A \quad (v \mid a) = 0$ . Soit  $a \in A$ . On a en particulier  $a \in B$ . Comme  $v \in B^\perp$ , on a  $(v \mid a) = 0$ . D'où  $v \in A^\perp$  par arbitraire sur  $a$ .

Montrons la deuxième assertion. Comme  $A \subset \text{Vect}A$ , en utilisant la première assertion, on a déjà  $(\text{Vect}A)^\perp \subset A^\perp$ . Montrons l'autre inclusion. Soit donc  $v \in A^\perp$ . Montrons que  $v \in (\text{Vect}A)^\perp$ . Soit  $u \in \text{Vect}A$  : il suffit de montrer que  $(v \mid u) = 0$ . Comme  $u \in \text{Vect}A$ , il existe  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $a_1, \dots, a_n \in A$  et  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$  tels que

$$u = \sum_{i=1}^n \lambda_i a_i$$

Ainsi, par bilinéarité

$$(v | u) = \left( v \left| \sum_{i=1}^n \lambda_i a_i \right. \right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i (v | a_i)$$

Or,  $v \in A^\perp$ , donc  $(v | a_1) = \dots = (v | a_n) = 0$ . D'où  $(v | u) = 0$ . Finalement,  $v \in (\text{Vect}A)^\perp$ .  $\square$

## 4 Familles de vecteurs et orthogonalité

### 4.1 Familles orthogonales et orthonormées

#### Définition 39.19

Soit une famille  $(u_1, \dots, u_n)$  de vecteurs de  $E$ .

- On dit que la famille  $(u_1, \dots, u_n)$  est orthogonale si les vecteurs  $u_1, \dots, u_n$  sont orthogonaux deux à deux.
- On dit que la famille  $(u_1, \dots, u_n)$  est orthonormée si elle est orthogonale et si les vecteurs  $u_1, \dots, u_n$  sont tous unitaires.

On trouve parfois le terme “orthonormale” au lieu de “orthonormée”.

**Exemple 13.** Si  $(u_1, \dots, u_n)$  est une famille orthogonale de vecteurs **non nuls** alors

$$\left( \frac{u_1}{\|u_1\|}, \dots, \frac{u_n}{\|u_n\|} \right)$$

est une famille orthonormée.

#### Propriété 39.20

Toute famille orthogonale de vecteurs **non nuls** est libre.  
En particulier, toute famille orthonormée est libre.

#### Propriété 39.21 (Pythagore généralisé)

Soit  $(u_1, \dots, u_n)$  une famille orthogonale de  $E$ . Alors

$$\left\| \sum_{i=1}^n u_i \right\|^2 = \sum_{i=1}^n \|u_i\|^2$$

**Exemple 14.** La diagonale d'un hypercube de côté 1 de  $\mathbb{R}^n$  a pour longueur  $\sqrt{n}$ .

### 4.2 Bases orthonormées

#### Définition 39.22

On appelle base orthonormée toute famille de vecteurs de  $E$  qui est une base et qui est orthonormée.

Si  $E$  est de dimension infinie, alors une base orthonormée contiendra une infinité d'éléments. Mais dans cette section, on se restreindra à des espaces de dimension finie (qu'on notera  $n$ ).

Si  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est une base de  $E$  et si  $x \in E$ , on notera  $x_i$  la coordonnée selon le vecteur  $e_i$ . Autrement dit, on

$$\text{aura } x = \sum_{i=1}^n x_i e_i. \text{ Enfin, on notera } X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(x)$$

**Propriété 39.23**

Soit  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormée de  $E$ . Soit  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $y = \sum_{j=1}^n y_j e_j$  deux vecteurs de  $E$ .

1. On a  $x_i = (x | e_i)$ . Autrement dit  $x = \sum_{i=1}^n (x | e_i) e_i$ .

2.

$$(x | y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i = X^T Y \quad \|x\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 = X^T X$$

Autrement dit, les bases orthonormées permettent de calculer un produit scalaire, ou une norme comme on le fait dans  $\mathbb{R}^n$ , les scalaires  $(x | e_i)$  jouant le rôle des coordonnées selon la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

*Démonstration.* Avec les notations de la propriété,

Les autres assertions se démontrent de manière similaire. □

**Propriété 39.24**

Tout espace euclidien possède au moins une base orthonormée.

*Démonstration.* Sera vue à la fin du chapitre. □

## 5 Projection orthogonale sur un s.e.v. de dimension finie

### 5.1 Supplémentaire orthogonal

#### Lemme 39.25

Soit  $F$  un s.e.v. de dimension finie de  $E$ . Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une base orthonormée de  $F$ . Alors pour tout  $x \in E$ , le vecteur

$$y := \sum_{i=1}^p (x | e_i) e_i$$

vérifie  $y \in F$  et  $x - y \in F^\perp$ .

On verra plus tard que le vecteur  $y$  est appelé le projeté orthogonal de  $x$  sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

*Démonstration.* Comme  $e_1, \dots, e_p \in F$ , par construction on a  $y \in F$ . De plus, pour tout  $j \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,

$$\begin{aligned} (x - y | e_j) &= (x | e_j) - (y | e_j) \\ &= (x | e_j) - \left( \sum_{i=1}^p (x | e_i) e_i \mid e_j \right) \\ &= (x | e_j) - \sum_{i=1}^p (x | e_i) \underbrace{(e_i | e_j)}_{=\delta_{i,j}} \\ &= (x | e_j) - (x | e_j) \\ &= 0 \end{aligned}$$

Ainsi, par bilinéarité,  $x - y$  est orthogonal à toute combinaison linéaire de  $e_1, \dots, e_p$ , donc à tout vecteur de  $F$ . D'où  $x - y \in F^\perp$ .  $\square$

#### Propriété 39.26

Soit  $F$  un s.e.v. de  $E$ . On suppose  $F$  de dimension **finie**. Alors  $F$  et  $F^\perp$  sont supplémentaires. Le s.e.v.  $F^\perp$  est appelé le supplémentaire orthogonal de  $F$ .

*Démonstration.* Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une base orthonormée de  $F$ . Montrons que  $E = F \oplus F^\perp$ .

- Montrons que  $F \cap F^\perp = \{0_E\}$ . Soit  $u \in F \cap F^\perp$ . Comme  $u \in F^\perp$ ,  $u$  est orthogonal à tout vecteur de  $F$  y compris  $u$  lui-même. Ainsi

$$0 = (u | u) = \|u\|^2$$

On en déduit que  $u = 0_E$ . D'où  $F \cap F^\perp = \{0_E\}$ .

- Montrons que  $E = F + F^\perp$ . Soit  $x \in E$ . On pose  $y = \sum_{i=1}^p (x | e_i) e_i$ . Alors par le lemme précédent, on a

$$x = \underbrace{y}_{\in F} + \underbrace{x - y}_{\in F^\perp}$$

D'où, par arbitraire sur  $x$ , on a  $E = F + F^\perp$ .  $\square$

**Remarque.** Lorsque  $F$  est de dimension infinie, ce résultat peut tomber en défaut, cf TD.

**Propriété 39.27**

Soit  $F$  un s.e.v. d'un espace **euclidien**  $E$ . On a :

- $\dim F + \dim F^\perp = \dim E$
- $(F^\perp)^\perp = F$

*Démonstration.* La première assertion découle du fait que  $E = F \oplus F^\perp$ .

La seconde découle du fait que  $F \subset (F^\perp)^\perp$  et que, par la première assertion appliquée à  $F$  et à  $F^\perp$ , on a :

$$\begin{aligned}\dim F + \dim F^\perp &= \dim E \\ \dim F^\perp + \dim (F^\perp)^\perp &= \dim E\end{aligned}$$

D'où  $F$  et  $(F^\perp)^\perp$  ont la même dimension, ce qui conclut.  $\square$

**Exemple 15.** On suppose que  $E$  est euclidien. Soit  $D$  une droite vectorielle de  $E$ . Montrer que  $D^\perp$  est un hyperplan de  $E$ .

**5.2 Projection orthogonale****Définition 39.28**

Soit  $F$  un s.e.v. de  $E$ . On suppose  $F$  de dimension **finie**. On appelle projecteur orthogonal sur  $F$  le projecteur sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

Le vecteur  $y \in F$  qui est l'image d'un vecteur  $x \in E$  par cette projection est appelé le projeté orthogonal de  $x$  sur  $F$ .

**Notation.** On notera  $p_F$  ce projecteur dans la suite.

**Propriété 39.29**

Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une base orthonormée d'un s.e.v.  $F$  de  $E$ . Pour tout  $x \in E$ , on a :

$$p_F(x) = \sum_{i=1}^p (x | e_i) e_i$$

*Démonstration.* Soit  $y = \sum_{i=1}^p (x | e_i) e_i$ . Comme  $x = y + (x - y)$ , il suffit de montrer que  $y \in F$  et que  $x - y \in F^\perp$  pour conclure que  $y = p_F(x)$ . Le Lemme 39.25 permet de conclure.  $\square$

**Exemple 16** (Projection sur une droite vectorielle). Soit  $u \in E$  non nul et  $D = \text{Vect}(u)$ .

- Si  $u$  est unitaire, la famille  $(u)$  est une base orthonormée de  $D$ , si bien que

$$\forall x \in E \quad p_D(x) = (x | u)u$$

- Si  $u$  n'est pas unitaire, la famille ..... est une base orthonormée de  $D$ , si bien que

$$\forall x \in E \quad p_D(x) = \dots\dots\dots$$

On a vu en TD que si  $F$  et  $G$  sont supplémentaires, alors  $p_{F//G} + p_{G//F} = \text{id}_E$ .

**Exemple 17** (Projection sur un hyperplan). On suppose que  $E$  est euclidien. Soit  $u \in E$  non nul,  $D = \text{Vect}(u)$  et  $H$  l'hyperplan  $D^\perp$ . Comme  $p_H + p_D = \text{id}_E$  :

- Si  $u$  est unitaire, on a :

$$\forall x \in E \quad p_H(x) = \dots\dots\dots$$

- Si  $u$  n'est pas unitaire, on a :

$$\forall x \in E \quad p_H(x) = \dots\dots\dots$$

Dit autrement, si  $H$  est un hyperplan de  $E$  (euclidien) et si  $u$  est un vecteur normal à  $H$ , alors les formules ci-dessus sont valides.

### 5.3 Distance à un s.e.v. de dimension finie

**Définition 39.30**

Soit  $A$  une partie non vide de  $E$  et  $x \in E$ . On appelle distance de  $x$  à  $A$  la quantité

$$d(x, A) := \inf_{y \in A} d(x, y) = \inf_{y \in A} \|x - y\|$$

Cette quantité est bien définie car l'ensemble  $\{\|x - y\| \mid y \in A\}$  est une partie non vide (car  $A \neq \emptyset$ ) de  $\mathbb{R}$  et minorée par 0.

**Propriété 39.31**

Soit  $F$  un s.e.v. de  $E$ . On suppose  $F$  de dimension **finie**. Alors il existe un unique  $y \in F$  tel que  $d(x, F) = d(x, y)$ , à savoir  $y = p_F(x)$ . On a donc :

- $d(x, F) = \|x - p_F(x)\|$
- $\forall y \in F \quad d(x, F) = \|x - y\| \iff y = p_F(x)$

**Exemple 18** (Distance à un hyperplan). On suppose que  $E$  est euclidien. Soit  $u \in E$  non nul,  $D = \text{Vect}(u)$  et  $H$  l'hyperplan  $D^\perp$ . Alors

$$d(x, H) = \|x - p_H(x)\| = \|p_D(x)\|$$

Ainsi :

- Si  $u$  est unitaire, on a

$$\forall x \in E \quad d(x, H) = \dots\dots\dots$$

- Si  $u$  n'est pas unitaire, on a

$$\forall x \in E \quad d(x, H) = \dots\dots\dots$$

Dit autrement, si  $H$  est un hyperplan de  $E$  (euclidien) et si  $u$  est un vecteur normal à  $H$ , alors les formules ci-dessus sont valides.

## 6 Algorithme d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

### Théorème 39.32 (Orthonormalisation de Gram-Schmidt)

Soit  $\mathcal{F} = (u_1, \dots, u_n)$  une famille **libre** de  $E$ . Alors il existe une unique famille orthonormée  $(e_1, \dots, e_n)$  de  $E$  telle que

$$\forall p \in \llbracket 1, n \rrbracket \quad \text{Vect}(e_1, \dots, e_p) = \text{Vect}(u_1, \dots, u_p) \quad \text{et} \quad (e_p | u_p) > 0 \quad (*)$$

En construisant la famille  $(e_1, \dots, e_n)$ , on dit qu'on a "orthonormalisé" la famille libre  $(u_1, \dots, u_n)$ .

On ne montrera que l'existence. La preuve est basée sur une construction explicite des vecteurs  $e_1, \dots, e_n$  et se base sur la méthode ci-dessous. Il faut savoir l'appliquer à des cas particuliers.

### Méthode (Algorithme de Gram-Schmidt)

Soit  $(u_1, \dots, u_n)$  une famille libre de  $E$ . On construit la famille orthonormée  $(e_1, \dots, e_n)$  qui vérifie  $(*)$  de manière récursive.

1. Pour  $e_1$ , on pose  $e_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}$ . Le vecteur  $e_1$  est bien unitaire et  $(*)$  est vérifiée avec  $p = 1$ .
2. Soit un entier  $k \geq 2$ . On suppose avoir construit  $(e_1, \dots, e_{k-1})$  vérifiant  $(*)$  pour tout  $p \in \llbracket 1, k-1 \rrbracket$ . On construit  $e_k$  de la manière suivante.
  - (a) On calcule le projeté orthogonal de  $u_k$  sur  $F := \text{Vect}(e_1, \dots, e_{k-1})$ , qu'on notera  $\Pi_k$ . Comme  $(e_1, \dots, e_{k-1})$  est une base orthonormée de  $F$ , on a :

$$\Pi_k := \sum_{i=1}^{k-1} (u_k | e_i) e_i$$

- (b) On construit un vecteur  $\varepsilon_k$  qui est dans  $F^\perp$ , donc orthogonal à tous les vecteurs  $e_1, \dots, e_{k-1}$  en posant

$$\varepsilon_k := u_k - \Pi_k$$

- (c) Le vecteur  $\varepsilon_k$  est non nul<sup>a</sup>, on peut donc le normaliser en posant :

$$e_k := \frac{\varepsilon_k}{\|\varepsilon_k\|}$$

On répète l'étape 2 jusqu'à  $k = n$ . On construit ainsi une famille orthonormée  $(e_1, \dots, e_n)$ , qui vérifiera  $(*)$ .

<sup>a</sup>. Si  $\varepsilon_k = 0$ , on aurait  $u_k = \Pi_k \in F$ , donc  $u_k$  serait dans  $\text{Vect}(e_1, \dots, e_{k-1}) = \text{Vect}(u_1, \dots, u_{k-1})$ , ce qui est absurde car  $(u_1, \dots, u_k)$  est libre.

Par construction,  $(e_1, \dots, e_n)$  est bien une famille orthonormée. Justifions que  $(*)$  est vérifiée. On a tout d'abord pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$

$$(e_k | u_k) = (e_k | \varepsilon_k + \Pi_k) = (e_k | \varepsilon_k) + 0 = \frac{1}{\|\varepsilon_k\|} (\varepsilon_k | \varepsilon_k) = \|\varepsilon_k\| > 0$$

Enfin, étant donné  $1 \leq k \leq p \leq n$ , on a

$$u_k = \underbrace{\Pi_k}_{\in \text{Vect}(e_1, \dots, e_{k-1})} + \underbrace{\varepsilon_k}_{\in \text{Vect}(e_k)} \in \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) \subset \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$$

Ce qui permet de montrer que  $\{u_1, \dots, u_p\} \subset \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$ . On en déduit

$$\text{Vect}(u_1, \dots, u_p) \subset \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$$

Or, comme les deux familles  $(u_1, \dots, u_p)$  et  $(e_1, \dots, e_p)$  sont libres, les deux “Vect” ci-dessus sont de même dimension  $p$ . On en déduit qu'ils sont égaux.

**Exemple 19.** On se place sur  $E = \mathcal{C}([0, 2\pi], \mathbb{R})$  muni du produit scalaire

$$(f | g) := \int_0^{2\pi} f(t)g(t)dt$$

Appliquer l'algorithme de Gram-Schmidt sur la famille  $(f, g, h)$  avec  $f : x \mapsto 1$ ,  $g : x \mapsto \cos x$  et  $h : x \mapsto \cos^2 x$ .

**Propriété 39.33**

Tout espace euclidien possède des bases orthonormées.

*Démonstration.* Soit  $E$  un espace euclidien et  $n = \dim E$ . Il suffit de se donner une base de cet espace (qui existe puisque tout e.v. admet des bases) et de l'orthonormaliser. On aura une famille  $(e_1, \dots, e_n)$  orthonormée, donc libre, qui a le même cardinal que la dimension de  $E$ . Donc c'est une base orthonormée.  $\square$