

# Chapitre 9 : Espaces préhilbertiens réels

## Table des matières

<b>1</b>	<b>Généralités</b>	<b>2</b>
1.1	Produit scalaire . . . . .	2
1.2	Norme associée à un produit scalaire . . . . .	3
<b>2</b>	<b>Orthogonalité</b>	<b>5</b>
2.1	Vecteurs et sous-espaces orthogonaux . . . . .	5
2.2	Familles orthogonales et orthonormées . . . . .	7
2.3	Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt . . . . .	7
<b>3</b>	<b>Projection orthogonale</b>	<b>9</b>
3.1	Projection sur un sous-espace vectoriel . . . . .	9
3.2	Distance à un sous-espace vectoriel . . . . .	11
<b>4</b>	<b>Compléments</b>	<b>12</b>
4.1	Matrice et déterminant de Gram . . . . .	12
4.2	Polynômes d'Hermite . . . . .	13

Dans tout le chapitre,  $E$  est un espace vectoriel sur  $\mathbf{R}$ .

## 1 Généralités

### 1.1 Produit scalaire

**Définition 1.** *Produit scalaire.*

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

- (i)  $\varphi$  est **linéaire à gauche** : pour tout  $y \in E$ ,  $x \mapsto \varphi(x, y)$  est linéaire ;
- (ii)  $\varphi$  est **linéaire à droite** : pour tout  $x \in E$ ,  $y \mapsto \varphi(x, y)$  est linéaire ;
- (iii)  $\varphi$  est **symétrique** : pour tout  $(x, y) \in E^2$ ,  $\varphi(x, y) = \varphi(y, x)$  ;
- (iv)  $\varphi$  est **positive** : pour tout  $x \in E$ ,  $\varphi(x, x) \geq 0$  ;
- (v)  $\varphi$  est **définie** : pour tout  $x \in E$ ,  $\varphi(x, x) = 0$  si, et seulement si,  $x = 0$ .

⚠ Attention de ne pas parler de la linéarité d'un produit scalaire. Un produit scalaire est linéaire à gauche et à droite mais **n'est pas** linéaire.

*Remarque 1.* Si le point (iii) est vérifié, les points (i) et (ii) sont équivalents.

*Remarque 2.* Une récurrence immédiate montre alors que pour tout  $(x_1, \dots, x_n) \in E^n$  et pour tout  $(y_1, \dots, y_m) \in E^m$ , on a

$$\left\langle \sum_{i=1}^n x_i, \sum_{j=1}^m y_j \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \langle x_i, y_j \rangle.$$

*Exemple 1.* Les exemples suivants sont fondamentaux et à connaître.

- (i) Le produit scalaire canonique sur  $E = \mathbf{R}^n$  est défini par :

$$\forall (x, y) \in \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n, \quad \varphi(x, y) = \sum_{k=1}^n x_k y_k.$$

- (ii) Si  $E = \mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R})$ , l'application  $\varphi$  définie par :

$$\forall (f, g) \in \mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R})^2, \quad \varphi(f, g) = \int_a^b f(t) g(t) dt$$

est un produit scalaire sur  $\mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R})$ .

- (iii) Si  $E = \mathcal{M}_n(\mathbf{R})$ , l'application  $\varphi$  définie par

$$\forall (A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbf{R})^2, \quad \varphi(A, B) = \text{Tr}(AB^T)$$

est un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbf{R})$ .

- (iv) Si  $E = \mathbf{R}_n[X]$ , l'application  $\varphi$  définie par

$$\forall (P, Q) \in \mathbf{R}_n[X]^2, \quad \varphi(P, Q) = \sum_{k=0}^n P^{(k)}(0) Q^{(k)}(0)$$

est un produit scalaire sur  $\mathbf{R}_n[X]$ .

Le produit scalaire est rarement noté  $\varphi$ . On le note  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ,  $(\cdot, \cdot)$  ou plus simplement  $\cdot$ .

**Définition 2.** *Espace préhilbertien réel/espace vectoriel euclidien.*

Soit  $E$  un espace vectoriel sur  $\mathbf{R}$  muni d'un produit scalaire. On dit que  $E$  est un **espace préhilbertien réel**.

Si l'on suppose que  $E$  est de dimension finie,  $E$  est alors un **espace euclidien**.

## 1.2 Norme associée à un produit scalaire

Dans toute la suite du chapitre,  $E$  est muni d'un produit scalaire noté  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

**Définition 3.** Norme associée à un produit scalaire.

La norme associée au produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est l'application  $\|\cdot\| : E \rightarrow \mathbf{R}_+$  définie par

$$\forall x \in E, \quad \|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

*Exemple 2.* La norme associée au produit scalaire canonique de  $\mathbf{R}^n$  est

$$\forall x \in \mathbf{R}^n, \quad \|x\| = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}.$$

**Proposition 1.** Propriétés de la norme.

La norme  $\|\cdot\| : E \rightarrow \mathbf{R}_+$  vérifie les propriétés suivantes.

- (i) La norme est **positive** : pour tout  $x \in E$ ,  $\|x\| \geq 0$ .
- (ii) La norme vérifie la **propriété de séparation** : pour tout  $x \in E$ ,  $\|x\| = 0$  si, et seulement si,  $x = 0$ .
- (iii) La norme vérifie la **propriété d'homogénéité** : pour tout  $x \in E$  et pour tout réel  $\lambda$ ,  $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$ .

*Démonstration.* Les preuves découlent immédiatement des définitions 1 et 3. □

**Proposition 2.** Identités remarquables.

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

- (i)  $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2$  ;
- (ii)  $\|x - y\|^2 = \|x\|^2 - 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2$  ;
- (iii)  $\|x\|^2 - \|y\|^2 = \langle x + y, x - y \rangle$ .

*Démonstration.* On prouve seulement (i), les preuves de (ii) et (iii) sont analogues.

Soit  $(x, y) \in E^2$ . On a

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 &= \langle x + y, x + y \rangle \quad \text{par définition de la norme} \\ &= \langle x, x + y \rangle + \langle y, x + y \rangle \quad \text{par linéarité à gauche} \\ &= \langle x, x \rangle + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle + \langle y, y \rangle \quad \text{par linéarité à droite} \\ &= \langle x, x \rangle + 2\langle x, y \rangle + \langle y, y \rangle \quad \text{par symétrie} \\ &= \|x\|^2 + 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2 \quad \text{par définition de la norme.} \end{aligned}$$

□

On en déduit alors la proposition suivante.

**Proposition 3.** Identité de polarisation.

Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{2} \left( \|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2 \right).$$

*Démonstration.* D'après la proposition 2, on a

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2\langle x, y \rangle + \|y\|^2,$$

autrement dit

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{2} \left( \|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2 \right).$$

□

**Proposition 4.** Identité du parallélogramme.

Soit  $(x, y) \in E^2$ . On a

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

*Démonstration.* D'après la proposition 2, on a

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

En sommant ces deux égalités, on trouve le résultat souhaité.  $\square$

*Remarque 3.* Cette égalité peut ne pas paraître intéressante car elle découle uniquement des identités remarquables pour le produit scalaire. Il n'en est rien ! D'une certaine façon, elle « caractérise » le produit scalaire.

La proposition suivante est fondamentale et riche d'applications.

**Proposition 5.** *Inégalité de Cauchy-Schwarz.*

Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|.$$

De plus, il y a égalité si, et seulement si,  $x$  et  $y$  sont colinéaires.

*Démonstration.* On traite séparément l'inégalité du cas d'égalité.

**Inégalité.** Si  $x = 0$ , l'inégalité est claire.

On suppose donc  $x \neq 0$  et on introduit  $P : t \in \mathbf{R} \mapsto \|tx + y\|^2$ . D'après la proposition 2, on a

$$\forall t \in \mathbf{R}, \quad P(t) = \|tx\|^2 + 2 \langle tx, y \rangle + \|y\|^2.$$

Par propriétés sur la norme et le produit scalaire, on en déduit que

$$\forall t \in \mathbf{R}, \quad P(t) = \|x\|^2 t^2 + 2 \langle x, y \rangle t + \|y\|^2.$$

Comme  $x \neq 0$ , on a  $\|x\| \neq 0$ , ainsi  $P$  est une fonction polynomiale de degré 2 et, par définition,  $P(t) \geq 0$  pour tout réel  $t$ . Le discriminant de  $P$  est donc négatif, ainsi

$$(2 \langle x, y \rangle)^2 - 4 \|x\| \|y\| \leq 0.$$

On conclut en utilisant la croissance de la fonction racine carrée sur  $\mathbf{R}_+$ .

**Cas d'égalité.** Si  $x = 0$ , il y a clairement égalité. On remarque alors que  $x$  et  $y$  sont colinéaires.

On suppose  $x \neq 0$ . Supposons que l'inégalité soit une égalité. En reprenant la fonction polynomiale  $P$  introduite ci-dessus, son discriminant vaut donc 0 : il existe un (unique) réel  $t_0$  tel que  $P(t_0) = \|t_0x + y\|^2 = 0$ , soit  $t_0x + y = 0$ . Les vecteurs  $x$  et  $y$  sont donc colinéaires.

Réciproquement, si  $x$  et  $y$  sont colinéaires, il est clair que l'inégalité de Cauchy-Schwarz est une égalité.  $\square$

*Exemple 3.* Soit  $n \in \mathbf{N}^*$ . L'inégalité de Cauchy-Schwarz dans  $\mathbf{R}^n$  muni de son produit scalaire usuel se réécrit en

$$\forall ((x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)) \in \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n, \quad \left| \sum_{k=1}^n x_k y_k \right| \leq \sqrt{\sum_{k=1}^n x_k^2} \sqrt{\sum_{k=1}^n y_k^2}.$$

*Exemple 4.* Si l'on munit  $\mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R})$  du produit scalaire  $(f, g) \mapsto \int_a^b f(t)g(t) dt$ , l'inégalité de Cauchy-Schwarz se réécrit en

$$\forall (f, g) \in \mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R}) \times \mathcal{C}^0([a, b], \mathbf{R}), \quad \left| \int_a^b f(t)g(t) dt \right| \leq \sqrt{\int_a^b f^2(t) dt} \sqrt{\int_a^b g^2(t) dt}.$$

**Proposition 6.** *Inégalité triangulaire.*

Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a

$$\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|.$$

L'inégalité triangulaire est une égalité si, et seulement si,  $x = 0$  ou s'il existe  $\lambda \geq 0$  tel que  $y = \lambda x$ .

*Démonstration.* Comme dans la preuve de l'inégalité de Cauchy-Schwarz, on sépare la preuve de l'inégalité de la preuve du cas d'égalité.

**Inégalité.** Soit  $(x, y) \in E^2$ . D'après la proposition 2, on a

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

L'inégalité de Cauchy-Schwarz donne  $\langle x, y \rangle \leq \|x\| \|y\|$ . Ainsi,

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

La croissance de la fonction racine carrée et la positivité de la norme permet de conclure.

**Cas d'égalité.** On remarque déjà que l'inégalité triangulaire est une égalité lorsque  $x = 0$  ou  $y = 0$ .

Supposons qu'il y ait égalité dans l'inégalité triangulaire avec  $x \neq 0$  et  $y \neq 0$ .

D'après la preuve ci-dessus, si l'inégalité triangulaire est une égalité, on a  $\langle x, y \rangle = \|x\| \|y\|$ , en particulier, l'inégalité de Cauchy-Schwarz est une égalité. D'après la proposition 5, les vecteurs  $x$  et  $y$  sont colinéaires. Comme  $x$  et  $y$  sont non nuls, il existe un réel  $\lambda$  tel que  $y = \lambda x$ .

En remplaçant  $y$  par  $\lambda x$  dans  $\langle x, y \rangle = \|x\| \|y\|$ , et en utilisant les propriétés usuelles sur le produit scalaire et la norme, on a

$$\lambda \langle x, x \rangle = |\lambda| \|x\| \|y\|.$$

Comme  $\langle x, x \rangle = \|x\|^2 \neq 0$ , on en déduit que  $\lambda = |\lambda|$ , donc  $\lambda \geq 0$ .

Réciproquement, si  $x = 0$ , l'inégalité triangulaire est clairement une égalité. Lorsque  $y = \lambda x$  avec  $\lambda \geq 0$ , d'une part, on a

$$\|x + y\| = \|(1 + \lambda)x\| = |1 + \lambda| \|x\| = (1 + \lambda) \|x\|$$

car  $1 + \lambda \geq 0$ . D'autre part, comme  $\lambda \geq 0$ , on a

$$\|x\| + \|y\| = \|x\| + \|\lambda x\| = \|x\| + |\lambda| \|x\| = \|x\| + \lambda \|x\| = (1 + \lambda) \|x\|.$$

Il y a donc égalité dans l'inégalité triangulaire.

□

**Définition 4.** Distance associée à un produit scalaire.

La **distance** associée à un produit scalaire sur  $E$  est l'application  $d : E \times E \rightarrow \mathbf{R}_+$  définie par :

$$\forall (x, y) \in E^2, \quad d(x, y) = \|x - y\|.$$

## 2 Orthogonalité

### 2.1 Vecteurs et sous-espaces orthogonaux

**Définition 5.** Vecteurs orthogonaux.

Soit  $(x, y) \in E^2$ . On dit que les vecteurs  $x$  et  $y$  sont **orthogonaux** si  $\langle x, y \rangle = 0$ .

*Exemple 5.* Si l'on munit  $\mathcal{C}^0([0, \pi], \mathbf{R})$  du produit scalaire  $(f, g) \mapsto \int_0^\pi f(t)g(t) dt$ , les vecteurs  $\cos$  et  $\sin$  sont orthogonaux car

$$\int_0^\pi \cos(t) \sin(t) dt = \frac{1}{2} \int_0^\pi \sin(2t) dt = 0.$$

**Proposition 7.** Théorème de Pythagore.

Soit  $(x, y) \in E^2$ . Les vecteurs  $x$  et  $y$  sont orthogonaux si, et seulement si,  $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$ .

*Démonstration.* Il suffit d'utiliser la proposition 2. On a

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 &\iff \|x\|^2 + 2 \langle x, y \rangle + \|y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 \\ &\iff \langle x, y \rangle = 0 \\ &\iff x \text{ et } y \text{ sont orthogonaux.} \end{aligned}$$

□

**Définition 6.** *Sous-espaces orthogonaux.*

Soient  $F$  et  $G$  deux sous-espaces vectoriels de  $E$ . On dit que  $F$  et  $G$  sont **orthogonaux** si

$$\forall (x, y) \in F \times G, \quad \langle x, y \rangle = 0.$$

*Exemple 6.* Si  $E = \mathcal{M}_n(\mathbf{R})$  muni du produit scalaire  $(A, B) \mapsto \text{Tr}(AB^T)$ , les sous-espaces vectoriels  $\mathcal{S}_n(\mathbf{R})$  et  $\mathcal{A}_n(\mathbf{R})$  sont orthogonaux pour ce produit scalaire.

La proposition n'est pas toujours facile à manipuler. Lorsque  $F$  et  $G$  sont de dimension finie, on peut se ramener à montrer l'orthogonalité d'un nombre fini de vecteurs.

**Proposition 8.** *Orthogonalité en dimension finie.*

Soient  $F$  et  $G$  deux sous-espaces de dimension finie dont on note respectivement  $(f_1, \dots, f_n)$  et  $(g_1, \dots, g_m)$  deux familles génératrices.

Alors,  $F$  et  $G$  sont orthogonaux si, et seulement si, pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, m \rrbracket$ ,  $\langle f_i, g_j \rangle = 0$ .

*Démonstration.* On traite séparément les deux implications.

$\Rightarrow$  Cette implication est claire.

$\Leftarrow$  Soient  $x \in F$  et  $y \in G$ . Comme les familles  $(f_1, \dots, f_n)$  et  $(g_1, \dots, g_m)$  sont respectivement génératrices de  $F$  et  $G$ , il existe  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbf{R}^n$  et  $(y_1, \dots, y_m) \in \mathbf{R}^m$  tels que  $x = \sum_{i=1}^n x_i f_i$  et  $y = \sum_{j=1}^m y_j g_j$ . Par linéarité à gauche et linéarité à droite, on a alors

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j \langle f_i, g_j \rangle = 0.$$

□

*Exemple 7.* Dans  $\mathbf{R}^3$  muni de son produit scalaire usuel, les sous-espaces vectoriels  $H = \{(x, y, z) \in \mathbf{R}^3, x + y + z = 0\}$  et  $D = \text{Vect}((1, 1, 1))$  sont orthogonaux.

En effet, on remarque que la famille  $((1, -1, 0), (1, 0, -1))$  est une base de  $H$  et

$$\langle (1, -1, 0), (1, 1, 1) \rangle = 0 \quad \text{et} \quad \langle (1, 0, -1), (1, 1, 1) \rangle = 0.$$

Ainsi,  $H$  et  $D$  sont orthogonaux dans  $\mathbf{R}^3$ .

**Définition 7.** *Orthogonal d'un sous-espace vectoriel.*

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . On définit  $F^\perp$  (lire «  $F$  orthogonal ») par

$$F^\perp = \{x \in E, \forall y \in F, \langle x, y \rangle = 0\}.$$

**Proposition 9.** *Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . Alors,  $F^\perp$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ .*

*Démonstration.* Déjà  $F^\perp$  est non vide car il contient clairement le vecteur nul.

Soit  $u$  et  $v$  deux éléments de  $F^\perp$ , soit  $\lambda \in \mathbf{R}$ . Par linéarité à droite, on a

$$\forall y \in F, \quad \langle y, u + \lambda v \rangle = \langle y, u \rangle + \lambda \langle y, v \rangle = 0$$

car  $u$  et  $v$  sont dans  $F^\perp$ . Ainsi,  $u + \lambda v \in F^\perp$ .

□

*Exemple 8.* Dans  $\mathbf{R}^4$  muni de son produit scalaire usuel, on s'intéresse à l'orthogonal de  $F = \text{Vect}((1, 2, 0, -1), (1, -1, 1, 0))$ .

Soit  $(x, y, z, t) \in \mathbf{R}^4$ . On a

$$\begin{aligned} (x, y, z, t) \in F^\perp &\iff \begin{cases} \langle (x, y, z, t), (1, 2, 0, -1) \rangle = 0 \\ \langle (x, y, z, t), (1, -1, 1, 0) \rangle = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} x + 2y - t = 0 \\ x - y + z = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} t = x + 2y \\ z = -x + y \end{cases} \\ &\iff (x, y, z, t) = x(1, 0, -1, 1) + y(0, 1, -1, 2). \end{aligned}$$

On peut ainsi écrire que  $F^\perp = \text{Vect}((1, 0, -1, 1), (0, 1, -1, 2))$ .

## 2.2 Familles orthogonales et orthonormées

**Définition 8.** Famille orthogonale.

Soit  $(u_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ . On dit que la famille est **orthogonale** si :

$$\forall (i, j) \in I^2, \quad (i \neq j) \implies \langle u_i, u_j \rangle = 0.$$

**Définition 9.** Famille orthonormée (ou orthonormale).

Soit  $(u_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ . On dit que la famille est **orthonormée** si elle est orthogonale et si tous les vecteurs sont de norme 1, i.e. pour tout  $i \in I$ ,  $\|u_i\| = 1$ .

**Proposition 10.** Toute famille orthogonale de vecteurs **non nuls** est libre.

*Démonstration.* Soit  $(u_i)_{i \in I}$  une famille orthogonale de vecteurs non nuls. Soit  $J \subset I$  fini. Soit  $(\lambda_i)_{i \in J} \in \mathbf{R}^J$  tel que  $\sum_{i \in J} \lambda_i u_i = 0$ . Soit  $k \in J$ . En utilisant la linéarité à gauche du produit scalaire, on a

$$0 = \langle 0, u_k \rangle = \left\langle \sum_{i \in J} \lambda_i u_i, u_k \right\rangle = \sum_{i \in J} \lambda_i \langle u_i, u_k \rangle.$$

Comme la famille est orthogonale, on a  $0 = \lambda_k \|u_k\|^2$ , puis comme  $u_k \neq 0$ , on a  $\lambda_k = 0$ . Ceci étant vrai pour tout  $k \in J$ , la famille  $(u_i)_{i \in J}$  est libre, ainsi la famille  $(u_i)_{i \in I}$  est libre. □

**Définition 10.** Base orthonormée.

On dit que  $\mathcal{B}$  est une **base orthonormée** de  $E$  si  $\mathcal{B}$  est une base et orthonormée.

*Remarque 4.* L'existence de base orthonormée n'est pas claire même lorsque  $E$  est un espace vectoriel euclidien. La prochaine sous-partie donne un procédé « naturel » pour construire des bases orthonormées dans le cas euclidien.

## 2.3 Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

**Proposition 11.** Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt.

Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une famille libre de vecteurs de  $E$ . Il existe une unique famille orthonormée  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)$  vérifiant :

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k).$$

*Démonstration.* On procède par récurrence sur  $p$ .

Lorsque  $p = 1$ . Soit  $(e_1)$  une famille libre. Comme  $e_1 \neq 0$ , on peut poser  $\varepsilon_1 = \frac{1}{\|e_1\|} e_1$ .

Par construction, on a  $\|\varepsilon_1\| = 1$ , la famille  $(\varepsilon_1)$  est orthonormée.

Soit  $p \in \mathbf{N}^*$ . On suppose la propriété vraie au rang  $p$ , montrons qu'elle est vraie au rang  $p + 1$ . Soit  $(e_1, \dots, e_p, e_{p+1})$  une famille libre de  $E$ . La sous-famille  $(e_1, \dots, e_p)$  est une famille libre de  $E$ , par hypothèse de récurrence, il existe une famille orthonormée de  $E$ ,  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)$  telle que

$$\forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \text{Vect}(e_1, \dots, e_i) = \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_i).$$

On cherche  $\varepsilon_{p+1}$  sous la forme

$$\varepsilon_{p+1} = \lambda_1 \varepsilon_1 + \dots + \lambda_p \varepsilon_p + \lambda_{p+1} e_{p+1}.$$

La famille  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)$  est orthonormée, donc

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \langle \varepsilon_{p+1}, \varepsilon_k \rangle = \lambda_k + \lambda_{p+1} \langle e_{p+1}, \varepsilon_k \rangle.$$

Ainsi, la famille  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p, \varepsilon_{p+1})$  est orthonormée si, et seulement si,

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \lambda_k = -\lambda_{p+1} \langle e_{p+1}, \varepsilon_k \rangle$$

de sorte que si l'on pose

$$\varepsilon_{p+1} = \lambda_{p+1} (e_{p+1} - \langle e_{p+1}, \varepsilon_1 \rangle \varepsilon_1 - \dots - \langle e_{p+1}, \varepsilon_p \rangle \varepsilon_p),$$

la famille  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p, \varepsilon_{p+1})$  est orthogonale.

De plus,  $(e_1, \dots, e_p, e_{p+1})$  est libre, donc  $e_{p+1} \notin \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$ . D'après l'hypothèse de récurrence,  $\text{Vect}(e_1, \dots, e_p) = \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)$ , donc  $e_{p+1} \notin \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)$ , donc  $\|e_{p+1} - \langle e_{p+1}, \varepsilon_1 \rangle \varepsilon_1 - \dots - \langle e_{p+1}, \varepsilon_p \rangle \varepsilon_p\| \neq 0$ . Ainsi, en posant  $\lambda_{p+1} = \frac{1}{\|e_{p+1} - \langle e_{p+1}, \varepsilon_1 \rangle \varepsilon_1 - \dots - \langle e_{p+1}, \varepsilon_p \rangle \varepsilon_p\|}$ , la famille  $(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p, \varepsilon_{p+1})$  est orthonormée.

De plus, par construction

$$\varepsilon_{p+1} = \underbrace{\lambda_{p+1}}_{\neq 0} e_{p+1} + \underbrace{\lambda_p e_p + \dots + \lambda_1 e_1}_{\in \text{Vect}(e_1, \dots, e_p) = \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p)} .$$

Ainsi, on a bien  $\text{Vect}(e_1, \dots, e_p, e_{p+1}) = \text{Vect}(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p, \varepsilon_{p+1})$

□

*Exemple 9.*  $\mathbf{R}^3$  est muni de son produit scalaire usuel. Soit  $F = \text{Vect}((1, 2, 0), (1, 1, 3))$ . On cherche une base orthonormée de  $F$ .

La famille  $((1, 2, 0), (1, 1, 3))$  est une famille libre de  $F$ , on lui applique le procédé de Gram-Schmidt.

On pose  $e_1 = \frac{1}{\|(1, 2, 0)\|} (1, 2, 0) = \frac{1}{\sqrt{5}} (1, 2, 0)$ .

On cherche  $\tilde{e}_2$  sous la forme  $(1, 1, 3) + \alpha e_1$  avec  $\alpha \in \mathbf{R}$ . On veut  $\langle \tilde{e}_2, e_1 \rangle = 0$ . Or,  $\langle \tilde{e}_2, e_1 \rangle = \langle (1, 1, 3), e_1 \rangle + \alpha \langle e_1, e_1 \rangle = \langle (1, 1, 3), e_1 \rangle + \alpha$  car  $\langle e_1, e_1 \rangle = \|e_1\|^2 = 1$ . On a donc  $\alpha = -\langle (1, 1, 3), e_1 \rangle = -\frac{1}{\sqrt{5}} \langle (1, 1, 3), (1, 2, 0) \rangle = -\frac{3}{\sqrt{5}}$ , ce qui donne  $\tilde{e}_2 = (1, 1, 3) - \frac{3}{\sqrt{5}} \times \frac{1}{\sqrt{5}} (1, 2, 0) = \frac{1}{5} (2, -1, 15)$ .

On pose  $e_2 = \frac{1}{\|\tilde{e}_2\|} \tilde{e}_2$ . Comme  $\|\tilde{e}_2\| = \frac{\sqrt{230}}{5}$ , on en déduit finalement que  $e_2 = \frac{1}{\sqrt{230}} (2, -1, 15)$ .

*Exemple 10.* On munit  $\mathbf{R}_2[X]$  du produit scalaire  $(P, Q) \mapsto \langle P, Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t) Q(t) dt$ . On cherche une base orthonormée de  $\mathbf{R}_2[X]$  pour ce produit scalaire.

On applique le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt à la base canonique  $(1, X, X^2)$ .

On pose  $e_1 = \frac{1}{\|1\|} 1$ . Comme  $\|1\| = \sqrt{\int_{-1}^1 1 dt} = \sqrt{2}$ , on a  $e_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} = \frac{\sqrt{2}}{2}$ .

On cherche  $\tilde{e}_2$  de la forme  $\tilde{e}_2 = X + \alpha e_1$  avec  $\alpha \in \mathbf{R}$ . On veut  $\langle e_1, \tilde{e}_2 \rangle = 0$ . Or,  $\langle e_1, \tilde{e}_2 \rangle = \langle e_1, X + \alpha e_1 \rangle = \langle e_1, X \rangle + \alpha$  car  $\langle e_1, e_1 \rangle = 1$ . On prend  $\alpha = -\langle e_1, X \rangle = -\frac{\sqrt{2}}{2} \int_{-1}^1 t dt = 0$

On pose finalement  $e_2 = \frac{1}{\|\tilde{e}_2\|} \tilde{e}_2$ . Or,

$$\|\tilde{e}_2\| = \sqrt{\langle \tilde{e}_2, \tilde{e}_2 \rangle} = \sqrt{\int_{-1}^1 t^2 dt} = \sqrt{\frac{2}{3}}$$

On a donc  $e_2 = \sqrt{\frac{3}{2}} X$ .

On cherche  $\tilde{e}_3 = X^2 + \alpha e_2 + \beta e_1$  avec  $(\alpha, \beta) \in \mathbf{R}^2$ . On veut  $\langle \tilde{e}_3, e_1 \rangle = \langle \tilde{e}_3, e_2 \rangle = 0$ . Or,  $\langle \tilde{e}_3, e_1 \rangle = \langle X^2, \frac{\sqrt{2}}{2} \rangle + \beta$  et  $\langle \tilde{e}_3, e_2 \rangle = \langle X^2, \sqrt{\frac{3}{2}} X \rangle + \alpha$ . Il s'ensuit que l'on a  $\alpha = 0$  et  $\beta = -\frac{\sqrt{2}}{3}$ , soit  $\tilde{e}_3 = X^2 - \frac{1}{3}$ .

On pose finalement  $e_3 = \frac{1}{\|\tilde{e}_3\|} \tilde{e}_3$ . Or,

$$\|\tilde{e}_3\| = \sqrt{\int_{-1}^1 \left(t^2 - \frac{1}{3}\right)^2 dt} = \sqrt{\frac{8}{45}} = \frac{2\sqrt{2}}{3\sqrt{5}}$$

Ainsi,  $e_3 = \frac{3\sqrt{5}}{2\sqrt{2}} \left(X^2 - \frac{1}{3}\right) = \frac{\sqrt{5}}{2\sqrt{2}} (3X^2 - 1)$ .



**Corollaire 1.** *Existence de bases orthonormées dans le cas euclidien.*

*Tout espace vectoriel euclidien admet des bases orthonormées.*

*Démonstration.* Soit  $(f_1, \dots, f_n)$  une base de  $E$ . On applique le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt à cette famille libre.

On note  $(e_1, \dots, e_n)$  la famille obtenue. Par construction, elle est orthonormale, donc libre. De plus,

$$\text{Vect}(e_1, \dots, e_n) = \text{Vect}(f_1, \dots, f_n) = E,$$

donc  $(e_1, \dots, e_n)$  est génératrice : c'est une base orthonormée de  $E$ . □

**Proposition 12.** *Expression du produit scalaire et de la norme dans une base orthonormée.*

Soit  $E$  un espace euclidien dont on note  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormée. Pour tout  $\left(x = \sum_{i=1}^n x_i e_i, y = \sum_{i=1}^n y_i e_i\right)$ , on a

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

*Remarque 5.* Cette proposition assure que dans une base orthonormée le calcul du produit scalaire et de la norme se fait comme dans  $\mathbf{R}^n$  muni de son produit scalaire usuel.

*Démonstration.* Avec les mêmes notations, on a

$$\langle x, y \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{i=1}^n y_i e_i \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \langle e_i, e_j \rangle.$$

Or,  $\langle e_i, e_j \rangle = 0$  si  $i \neq j$  et  $\langle e_i, e_i \rangle = \|e_i\|^2 = 1$ , donc

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

La relation  $\|x\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2$  s'en déduit de la précédente en prenant  $y = x$ . □

## 3 Projection orthogonale

### 3.1 Projection sur un sous-espace vectoriel

**Proposition 13.** *Si  $E$  est un espace euclidien et  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ , alors  $F \oplus F^\perp = E$ . En particulier,  $\dim(F) + \dim(F^\perp) = \dim(E)$ .*

*Démonstration.* On procède par analyse/synthèse.

**Analyse.** Soit  $x \in E$ . On suppose qu'il existe  $y \in F$  et  $z \in F^\perp$  tel que  $x = y + z$ . Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une base orthonormée de  $F$ . On écrit alors  $y = \sum_{i=1}^p y_i e_i$ . Comme  $z \in F^\perp$ , on en déduit que

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket, \quad \langle x, e_k \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^p y_i e_i + z \right\rangle = \sum_{i=1}^p y_i \langle e_i, e_k \rangle + \langle z, e_k \rangle = y_k.$$

On en déduit que  $y = \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i$  et  $z = x - y = x - \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i$ .

**Synthèse.** Si l'on reprend  $y$  et  $z$  trouvés ci-dessus, il est clair que  $y + z = x$ . Il est aussi clair que  $y \in F$  comme combinaison linéaire d'éléments de  $F$ . Vérifions que  $z \in F^\perp$ .

D'après la proposition 8, il suffit de vérifier que  $\langle z, e_j \rangle = 0$  pour tout  $j \in \llbracket 1, p \rrbracket$ . En utilisant la On a

$$\begin{aligned} \langle z, e_j \rangle &= \left\langle x - \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i, z \right\rangle \\ &= \langle x, e_j \rangle - \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle \langle e_i, e_j \rangle \\ &= \langle x, e_j \rangle - \langle x, e_j \rangle \\ &= 0 \end{aligned}$$

car pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket^2$ ,  $\langle e_i, e_j \rangle = 0$  si  $i \neq j$  et 1 si  $i = j$ .

Ainsi,  $z \in F^\perp$ . □

△ L'hypothèse de dimension finie est important : si  $E$  n'est plus de dimension finie, on a encore  $F \cap F^\perp = \{0\}$ , mais on a pas, en général,  $E = F + F^\perp$ .

**Définition 11.** *Projection orthogonale.*

Soit  $E$  un espace vectoriel euclidien. Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . La **projection orthogonale** sur  $F$  est la projection  $p_F$  sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

*Remarque 6.* Si l'on note  $p_F$  la projection orthogonale sur  $F$  et  $p_{F^\perp}$  celle sur  $F^\perp$ , on a  $p_F + p_{F^\perp} = \text{id}_E$ .

**Proposition 14.** *Formule de projection.*

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien réel  $E$ . Soit  $(e_1, \dots, e_p)$  une base orthonormée de  $F$ . Alors,

$$\forall x \in E, \quad p_F(x) = \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i.$$

*Démonstration.* On pose  $g$  l'endomorphisme de  $E$  défini par  $g(x) = \sum_{i=1}^p \langle x, e_i \rangle e_i$ . Pour montrer que  $g = p_F$ , il suffit de montrer que  $g$  et  $p_F$  coïncident sur des espaces en somme directe. D'après la proposition 13, on a  $F \oplus F^\perp = E$ .

- Pour tout  $x \in F^\perp$ , on a  $p_F(x) = 0$  par définition de  $p_F$  et  $g(x) = 0$  car pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $\langle x, e_i \rangle = 0$ .
- Pour tout  $x \in F$ , on a  $p_F(x) = x$  et, si l'on écrit  $x = \sum_{j=1}^p x_j e_j$ , on a

$$g(x) = \sum_{i=1}^p \left\langle \sum_{j=1}^p x_j e_j, e_i \right\rangle e_i = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p x_j \langle e_j, e_i \rangle e_i = \sum_{i=1}^p x_i e_i = x$$

car pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$ ,  $\langle e_i, e_j \rangle = 1$  si  $i = j$  et 0 sinon. □

*Exemple 11.* On munit  $\mathbf{R}^3$  de son produit scalaire usuel. Déterminons une expression explicite pour la projection orthogonale sur  $F = \{(x, y, z) \in \mathbf{R}^3, x - 2y + z = 0\}$ .

On commence par trouver une base de  $F$ . On remarque que les vecteurs  $(2, 1, 0)$  et  $(1, 0, -1)$  appartiennent à  $F$  et sont non colinéaires. De plus,  $F$  est un hyperplan de  $\mathbf{R}^3$ , donc de dimension 2, donc  $F = \text{Vect}((2, 1, 0), (1, 0, -1))$ .

Comme  $F$  est de dimension 2 et  $F^\perp$  de dimension 1, il semble plus simple d'obtenir une formule pour la projection sur  $F^\perp$ . Soit  $(x, y, z) \in \mathbf{R}^3$ . On a

$$\begin{aligned} (x, y, z) \in F^\perp &\iff \begin{cases} \langle (x, y, z), (2, 1, 0) \rangle = 0 \\ \langle (x, y, z), (2, 1, 0) \rangle = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} 2x + y = 0 \\ x - z = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} y = -2x \\ z = x \end{cases} \\ &\iff (x, y, z) = x(1, -2, 1). \end{aligned}$$

Ainsi,  $F^\perp = \text{Vect}((1, -2, 1))$ . Il est alors facile de trouver une base orthonormée de  $F^\perp$  :  $\frac{1}{\|(1, -2, 1)\|}(1, -2, 1) = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, -2, 1)$ . Ainsi,

$$\forall (x, y, z) \in \mathbf{R}^3, \quad p_{F^\perp}(x, y, z) = \left\langle (x, y, z), \frac{1}{\sqrt{6}}(1, -2, 1) \right\rangle \frac{1}{\sqrt{6}}(1, -2, 1) = \frac{1}{6}(x - 2y + z)(1, -2, 1).$$

Il s'ensuit que

$$\forall (x, y, z) \in \mathbf{R}^3, \quad p_F(x, y, z) = (x, y, z) - p_{F^\perp}(x, y, z) = (x, y, z) - \frac{1}{6}(x - 2y + z)(1, -2, 1).$$

### 3.2 Distance à un sous-espace vectoriel

**Définition 12.** *Distance à un sous-espace vectoriel.*

La distance d'un vecteur  $x \in E$  à un sous-espace vectoriel  $F$  de  $E$  est la quantité

$$d(x, F) = \inf_{y \in F} \|x - y\| = \inf_{y \in F} d(x, y).$$

**Proposition 15.** *Distance à un sous-espace vectoriel de dimension finie.*

Soit  $x \in E$  et soit  $F$  un sous-espace vectoriel de dimension finie de  $E$ . Alors, en notant respectivement  $p_F$  et  $p_{F^\perp}$  les projections orthogonales sur respectivement  $F$  et  $F^\perp$ , on a

$$d(x, F) = \|x - p_F(x)\| = \|p_{F^\perp}(x)\|.$$

*Démonstration.* Soit  $x \in E$ . Déjà, on remarque que  $x - p_F(x) = p_{F^\perp}(x) \in F^\perp$ . Pour tout  $y \in F$ , on a

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

Comme  $x - p_F(x) \in F^\perp$  et  $p_F(x) - y \in F$ , le théorème de Pythagore donne

$$\forall y \in F, \quad \|x - y\|^2 = \|x - p_F(x)\|^2 + \|p_F(x) - y\|^2 \geq \|x - p_F(x)\|^2$$

avec égalité, si et seulement si,  $y = p_F(x)$ .

On en déduit que l'infimum  $\inf_{y \in F} \|x - y\|$  est atteint et il est atteint si, et seulement si,  $y = p_F(x)$ . □

*Exemple 12.*  $\mathbf{R}^3$  est muni de son produit scalaire usuel. Déterminons la distance de  $(1, 0, 0)$  au sous-espace vectoriel  $F = \{(x, y, z) \in \mathbf{R}^3, x + y + z = 0\}$ .

Il est clair que la famille  $F$  est de dimension 2 et que  $F = \text{Vect}((1, -1, 0), (1, 0, -1))$ . On commence par donner grâce au procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt une base orthonormée de  $F$ .

On pose  $e_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0)$ . On cherche  $\tilde{e}_2$  sous la forme  $(1, 0, -1) + \alpha e_1$  avec  $\alpha \in \mathbf{R}$ . On veut  $\langle \tilde{e}_2, e_1 \rangle = 0$ .

Or,  $\langle \tilde{e}_2, e_1 \rangle = \left\langle (1, 0, -1), \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0) \right\rangle + \alpha \text{ car } \langle e_1, e_1 \rangle = \|e_1\|^2 = 1$ . Ainsi,  $\alpha = -\left\langle (1, 0, -1), \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0) \right\rangle = -\frac{1}{\sqrt{2}}$ . Il s'ensuit que  $\tilde{e}_2 = (1, 0, -1) - \frac{1}{\sqrt{2}} \times \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1, 0) = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -1\right)$ .

On pose  $e_2 = \frac{1}{\|e_2\|} \tilde{e}_2 = \frac{1}{\sqrt{6}} (1, 1, -2)$ .

En utilisant les propositions 15 et 14, on a

$$\begin{aligned} d((1, 0, 0), F) &= \|(1, 0, 0) - p_F(1, 0, 0)\| \\ &= \left\| (1, 0, 0) - \frac{1}{\sqrt{2}} \langle (1, -1, 0), (1, 0, 0) \rangle \frac{1}{\sqrt{2}} (1, -1, 0) - \frac{1}{\sqrt{6}} \langle (1, 1, -2), (1, 0, 0) \rangle \frac{1}{\sqrt{6}} (1, 1, -2) \right\| \\ &= \left\| \left( \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3} \right) \right\| \\ &= \frac{\sqrt{3}}{3}. \end{aligned}$$

Le lecteur attentif remarquera que nous nous sommes compliqué la vie ! Il suffisait de déterminer une base orthonormée de  $F^\perp$ , ce qui est simple car  $\dim(F^\perp) = 1$ . En fait, c'était l'occasion d'appliquer le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt une nouvelle fois !

## 4 Compléments

Ces compléments sont des notions qui, sans être au programme, peuvent servir aux concours.

### 4.1 Matrice et déterminant de Gram

Dans cette sous-partie,  $E$  est un espace préhilbertien réel dont on note  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire.

**Définition 13.** *Matrice de Gram.*

Soit  $x_1, \dots, x_n$  une famille de vecteurs de  $E$ . On appelle **matrice de Gram** associée aux vecteurs  $x_1, \dots, x_n$ , notée  $G(x_1, \dots, x_n)$ , la matrice

$$G(x_1, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} \langle x_1, x_1 \rangle & \langle x_1, x_2 \rangle & \cdots & \langle x_1, x_n \rangle \\ \langle x_2, x_1 \rangle & \langle x_2, x_2 \rangle & \cdots & \langle x_2, x_n \rangle \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \langle x_n, x_1 \rangle & \langle x_n, x_2 \rangle & \cdots & \langle x_n, x_n \rangle \end{pmatrix}.$$

*Remarque 7.* Par symétrie du produit scalaire, la matrice  $G(x_1, \dots, x_n)$  est symétrique.

**Définition 14.** *Déterminant de Gram.*

Soit  $x_1, \dots, x_n$  une famille de vecteurs de  $E$ . Le **déterminant de Gram** de la famille  $x_1, \dots, x_n$  est le déterminant de la matrice de Gram  $G(x_1, \dots, x_n)$ .

**Proposition 16.** Soit  $x_1, \dots, x_n$  une famille de vecteurs de  $E$ .

$\det(G(x_1, \dots, x_n)) \neq 0$  si, et seulement si, la famille  $(x_1, \dots, x_n)$  est libre.

*Démonstration.* On prouve séparément les deux implications.

$\Rightarrow$  Supposons la famille liée. Quitte à permuter l'ordre de la famille (ce qui multiplie le déterminant par  $-1$ ), on peut supposer que  $x_1$  est combinaison linéaire de  $x_2, \dots, x_n$  : il existe  $(\alpha_2, \dots, \alpha_n) \in \mathbf{R}^{n-1}$  tel

$$\text{que } x_1 = \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i.$$

L'opération  $C_1 \leftarrow C_1 - \sum_{i=2}^n \alpha_i C_i$  montre que  $\det(G(x_1, \dots, x_n)) = \det(G(0, x_2, \dots, x_n)) = 0$ , ce qui est exclu.

$\Leftarrow$  On suppose que  $\det(G(x_1, \dots, x_n)) = 0$ . L'une des colonnes de  $G(x_1, \dots, x_n)$  est donc combinaison linéaire des autres. Quitte à permuter les colonnes (ce qui ne modifie pas le déterminant car nul), on peut supposer que la première colonne est combinaison linéaire des autres : il existe  $(\alpha_2, \dots, \alpha_n) \in \mathbf{R}^{n-1}$

$$\text{tel que } C_1 = \sum_{i=2}^n \alpha_i C_i.$$

En particulier, on a

$$\forall j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad \langle x_j, x_1 \rangle = \sum_{i=2}^n \alpha_i \langle x_j, x_i \rangle,$$

soit

$$\forall j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad \left\langle x_j, x_1 - \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i \right\rangle = 0.$$

Comme la famille  $(x_1, \dots, x_n)$  est une famille génératrice de l’espace vectoriel qu’elle engendre, on a donc

$$\forall x \in \text{Vect}(x_1, \dots, x_n), \quad \left\langle x, x_1 - \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i \right\rangle = 0.$$

En prenant  $x = x_1 - \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i$ , on obtient  $\left\| x_1 - \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i \right\| = 0$ , soit  $x_1 = \sum_{i=2}^n \alpha_i x_i$ , ce qui est impossible car la famille  $(x_1, \dots, x_n)$  est supposée libre. □

**Proposition 17.** *Calcul de la distance à l’aide du déterminant de Gram.*

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$  de dimension  $n$  dont  $(x_1, \dots, x_n)$  est une base. Soit  $x \in E$ . On alors

$$\det(G(x, x_1, \dots, x_n)) = \|x - p_F(x)\|^2 \det(G(x_1, \dots, x_n)) = d(x, F)^2 \det(G(x_1, \dots, x_n)).$$

*Démonstration.* On écrit  $x = x - p_F(x) + p_F(x)$ . Par linéarité du déterminant par rapport à la première colonne, on a

$$\det(G(x, x_1, \dots, x_n)) = \det(G(x - p_F(x), x_1, \dots, x_n)) + \det(G(p_F(x), x_1, \dots, x_n)).$$

La famille  $(p_F(x), x_1, \dots, x_n)$  est liée car elle contient  $n + 1$  vecteurs d’un espace vectoriel de dimension  $n$ , par la proposition 16, on a  $\det(G(p_F(x), x_1, \dots, x_n)) = 0$ . Or,

$$\det(G(x - p_F(x), x_1, \dots, x_n)) = \begin{vmatrix} \langle x - p_F(x), x - p_F(x) \rangle & \langle x - p_F(x), x_1 \rangle & \cdots & \langle x - p_F(x), x_n \rangle \\ \langle x_1, x - p_F(x) \rangle & \langle x_1, x_1 \rangle & \cdots & \langle x_1, x_n \rangle \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \langle x_n, x - p_F(x) \rangle & \langle x_n, x_1 \rangle & \cdots & \langle x_n, x_n \rangle \end{vmatrix}.$$

Comme  $x - p_F(x) \in F^\perp$ , on a  $\langle x_i, x - p_F(x) \rangle = 0$  pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , ainsi

$$\det(G(x - p_F(x), x_1, \dots, x_n)) = \begin{vmatrix} \langle x - p_F(x), x - p_F(x) \rangle & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \langle x_1, x_1 \rangle & \cdots & \langle x_1, x_n \rangle \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \langle x_n, x_1 \rangle & \cdots & \langle x_n, x_n \rangle \end{vmatrix}.$$

En développant par rapport à la première colonne, on trouve finalement

$$\det(G(x, x_1, \dots, x_n)) = \det(G(x - p_F(x), x_1, x_2, \dots, x_n)) = \|x - p_F(x)\|^2 \det(G(x_1, \dots, x_n)).$$

□

## 4.2 Polynômes d’Hermite

On se place dans  $\mathbf{R}[X]$  que l’on munit du produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  défini par

$$\forall (P, Q) \in \mathbf{R}[X]^2, \quad \langle P, Q \rangle = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} P(t) Q(t) e^{-t^2/2} dt.$$

La présence de la constante  $\frac{1}{\sqrt{2\pi}}$  peut sembler obscure, c’est une convention.

**Définition 15.** *Polynômes d'Hermite.*

La famille  $(X^k)_{k \in \mathbf{N}}$  est une famille libre de  $\mathbf{R}[X]$ . En lui appliquant le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt, on récupère une famille  $(\widetilde{H}_k)_{k \in \mathbf{N}}$  orthonormée de  $\mathbf{R}[X]$ . On construit alors la suite  $(H_k)_{k \in \mathbf{N}}$  avec pour tout  $k \in \mathbf{N}$ ,  $H_k$  proportionnel à  $\widetilde{H}_k$  et unitaire. On a en particulier,

$$\forall n \in \mathbf{N}, \quad \text{Vect}(H_0, \dots, H_n) = \text{Vect}(\widetilde{H}_0, \dots, \widetilde{H}_n) = \text{Vect}(1, X, \dots, X^n) = \mathbf{R}_n[X].$$

*Remarque 8.* La définition assure donc que  $H_n$  est de degré  $n$  et la suite  $(H_k)_{k \in \mathbf{N}}$  est unique.

**Proposition 18.** *Pour tout  $n \in \mathbf{N}^*$ ,  $H_n$  est scindé sur  $\mathbf{R}$  et est à racines simples.*

*Démonstration.* Soit  $n \in \mathbf{N}^*$ . On suppose que  $H_n$  a  $r$  racines, avec  $r \in \llbracket 0, n-1 \rrbracket$ , en lesquelles  $H_n$  change de signe.

Soit  $P = \prod_{i=1}^r (X - x_i) \in \mathbf{R}_r[X] \subset \mathbf{R}_{n-1}[X]$ . Par construction,  $H_n$  est orthogonal à  $\mathbf{R}_{n-1}[X]$ , en particulier,  $\langle H_n, P \rangle = 0$ .

Mais, la fonction  $t \mapsto H_n(t)P(t)$  est, par définition de  $P$ , de signe constant et non nulle. Ainsi,

$$\langle H_n, P \rangle = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} H_n(t)P(t)e^{-t^2/2} dt \neq 0,$$

ce qui est exclu. □

**Proposition 19.** *Formule de Rodrigues.*

Pour tout  $n \in \mathbf{N}$ , on a

$$\forall x \in \mathbf{R}, \quad H_n(x) = (-1)^n e^{x^2/2} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2/2}).$$

*Démonstration.* Soit  $Q_n(x) = (-1)^n e^{x^2/2} \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2/2})$ .

Il est facile de constater que  $Q_n$  est un polynôme unitaire de degré  $n$ . Soit  $(n, m) \in \mathbf{N}^2$  avec, par exemple,  $n < m$ . Montrons que  $\langle Q_n, Q_m \rangle = 0$ . Il suffit de prouver que  $\langle X^n, Q_m \rangle = 0$  pour  $n < m$ . Or,

$$\langle X^n, Q_m \rangle = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t^n (-1)^m \frac{d^m}{dt^m} (e^{-t^2/2}) dt.$$

Après  $n$  intégrations par parties, on a

$$\langle X^n, Q_m \rangle = (-1)^{m-n} n! \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{d^{m-n}}{dt^{m-n}} (e^{-t^2/2}) dt = 0.$$

On en déduit que la famille  $(Q_n)_{n \in \mathbf{N}}$  est une famille de polynômes unitaires avec  $\deg(Q_n) = n$  pour tout  $n \in \mathbf{N}$ , orthogonale pour le produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . Par unicité de la famille, on en déduit que pour tout  $n \in \mathbf{N}$ ,  $H_n = Q_n$ . □

**Proposition 20.** *Relation de récurrence.*

Pour tout  $n \in \mathbf{N}^*$ , on a

$$H_{n+1} - XH_n + nH_{n-1} = 0.$$

*Démonstration.* D'après la proposition 19, il suffit d'écrire

$$\begin{aligned} \forall x \in \mathbf{R}, \quad H_{n+1} &= (-1)^{n+1} e^{x^2/2} \frac{d^{n+1}}{dx^{n+1}} (e^{-x^2/2}) \\ &= (-1)^n e^{x^2/2} \frac{d^n}{dx^n} (xe^{-x^2/2}) \\ &= (-1)^n e^{x^2/2} \left( x \frac{d^n}{dx^n} (e^{-x^2/2}) + n \frac{d^{n-1}}{dx^{n-1}} (e^{-x^2/2}) \right) \\ &= xH_n(x) - nH_{n-1}(x). \end{aligned}$$

□

**Proposition 21.** *Équation différentielle vérifiée par  $H_n$ .*

*Pour tout  $n \in \mathbf{N}$ , on a*

$$H_n'' - XH_n' + nH_n = 0.$$

*Démonstration.* En dérivant la relation obtenue à la proposition 19, on a

$$\forall x \in \mathbf{R}, \quad H_n'(x) = xH_n(x) - H_{n+1}(x).$$

En comparant cette égalité avec celle obtenue à la proposition 20, on a

$$\forall x \in \mathbf{R}, \quad H_n'(x) = nH_{n-1}(x). \quad (1)$$

En dérivant la relation de récurrence obtenue à la proposition 20 et en utilisant (1), on obtient la relation souhaitée.

□