

## Table des matières

<b>I Questions de révision pour se mettre en route</b>	<b>1</b>
<b>II Produit scalaire</b>	<b>2</b>
II.1 Définition, exemples . . . . .	2
II.2 Propriétés du produit scalaire . . . . .	3
II.3 Norme préhilbertienne, distance associée . . . . .	3
<b>III Orthogonalité</b>	<b>4</b>
III.1 Introduction . . . . .	4
III.2 Sous-espaces vectoriels orthogonaux . . . . .	5
<b>IV Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt et premières conséquences</b>	<b>6</b>
<b>V Projection orthogonale sur un SEV de dimension finie</b>	<b>7</b>
V.1 Supplémentaire orthogonal d'un sous-espace de dimension finie . . . . .	7
V.2 Distance à un sous-espace vectoriel de dimension finie . . . . .	9
<b>VI Conclusion : savoir-faire à maîtriser dans ce chapitre</b>	<b>9</b>

## I Questions de révision pour se mettre en route

1. Qu'est-ce qu'un produit scalaire ?
2. Donner différents produits scalaires.
3. Qu'est-ce qu'un espace préhilbertien réel ? Qu'est-ce qu'un espace euclidien ?
4. Qu'est-ce qu'une norme ? Qu'est-ce qu'une norme euclidienne ?
5. Énoncer l'inégalité de Cauchy-Schwarz.
6. Que signifie : «  $x \perp y$  » ?
7. Qu'est-ce qu'un vecteur normé ? un vecteur unitaire ?
8. Qu'est-ce que l'orthogonal d'une partie d'un espace préhilbertien ? Donner  $E^\perp$  et  $\{0_E\}^\perp$ .
9. Qu'est-ce qu'une famille orthogonale ? Qu'est-ce qu'une famille orthonormale ?
10. Une famille orthogonale peut-elle être liée ? Une famille orthonormale peut-elle être liée ?
11. Énoncer le théorème de Pythagore.
12. Qu'est-ce que le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt ?
13. Orthonormaliser pour le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^3$  la famille  $(u, v, w)$  où  $u = (1, 1, 0)$ ,  $v = (1, 0, 1)$  et  $w = (0, 1, 1)$ .
14. Un espace euclidien possède-t-il toujours des bases orthonormales ?
15. Quel est l'intérêt des bases orthonormales ?
16. Qu'est-ce qu'une projection orthogonale ?
17. Soit  $F = \text{Vect}\{(1, 1, 1)\} \subset \mathbb{R}^3$ , où  $\mathbb{R}^3$  est muni du produit scalaire usuel.
  - (a) Donner l'expression du projeté orthogonal d'un vecteur  $u = (x, y, z)$  sur  $F$ .
  - (b) Donner la distance de  $v = (1, 2, 3)$  à l'espace  $F$ .

Dans tout ce qui suit,  $E$  est un espace vectoriel sur  $\mathbb{R}$ .

## II Produit scalaire

### II.1 Définition, exemples

**Définition 1** (a) Une **forme bilinéaire** définie sur  $E$  est une application  $\phi : E \times E \mapsto \mathbb{R}$  linéaire par rapport à la première et à la deuxième variable, c'est à dire : pour tous vecteurs  $x_1, x_2, y, x, y_1, y_2$  et tout réel  $\lambda$ , on a

$$\phi(x_1 + \lambda x_2, y) = \phi(x_1, y) + \lambda \phi(x_2, y)$$

$$\phi(x, y_1 + \lambda y_2) = \phi(x, y_1) + \lambda \phi(x, y_2)$$

(b) Une forme bilinéaire  $\phi$  est **symétrique** si :  $\forall (x, y) \in E^2, \phi(x, y) = \phi(y, x)$ .

(c) Une forme bilinéaire  $\phi$  est **positive** si :  $\forall x \in E, \phi(x, x) \geq 0$ .

(d) Une forme bilinéaire  $\phi$  est **définie positive** si :  
elle est positive et :  $\forall x, \phi(x, x) = 0 \Rightarrow x = 0$ .

(e) On appelle produit scalaire sur  $E$  toute forme bilinéaire symétrique, définie positive.

**Exemple 1** 1. Produit scalaire canonique dans  $\mathbb{R}^n$  : pour  $x = (x_1, \dots, x_n)$  et  $y = (y_1, \dots, y_n)$ , on pose :

$$\phi(x, y) = \langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$$

2. Produit scalaire canonique dans  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  : on pose  $\langle X, Y \rangle = {}^t X Y = X^T \cdot Y$ .

Si  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  et  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ , on a alors :  $\langle X, Y \rangle$

**En pratique, on peut identifier  $\mathbb{R}^n$  et l'espace des vecteurs colonnes correspondant.**

3. Soit  $E = \mathcal{C}^0([a, b])$  où  $a < b$ . Soit  $\varphi : (f, g) \in E^2 \mapsto \int_a^b f(t)g(t)dt$ .

4. Soit  $E = \mathcal{C}^1([0, 1])$ . Soit  $\varphi : (f, g) \in E^2 \mapsto f(0)g(0) + \int_0^1 f'(t)g'(t)dt$ .

5.  $E = \mathbb{R}^n$ . On se donne  $a_1, \dots, a_n$  des réels strictement positifs et on considère l'application  $\varphi$  qui à  $(x, y)$  associe  $\sum_{k=1}^n a_k x_k y_k$  (sachant que  $x = (x_1, \dots, x_n)$  et  $y = (y_1, \dots, y_n)$ ).

6. Pour  $x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$  et  $y = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2$ , on pose  $\varphi(x, y) = 5x_1y_1 - 3x_2y_2$ . Montrer, à l'aide d'un argument frappant, que  $\varphi$  ne définit pas un produit scalaire sur  $\mathbb{R}^2$ .

7. Soit  $E = \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . On définit la trace d'une matrice  $M = [a_{ij}]$  par  $Tr(M) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$ .

Soit  $\Phi : E \times E \rightarrow \mathbb{R}, (A, B) \mapsto Tr(A^T \cdot B)$ . Alors  $\Phi$  définit un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

8. Soit  $E = \mathbb{R}_n[X]$ . On considère  $\Phi : \left( (P, Q) \mapsto \sum_{i=0}^n P(i)Q(i) \right)$ .

9. Sur le  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel  $E = \mathbb{R}[X]$ , on considère  $\Phi$  définie par :  $\Phi(P, Q) = \int_0^1 P(t)Q(t)dt$ .

10. Soit  $E = \mathbb{R}[X]$ . Pour  $(P, Q) \in E^2$  on pose  $\Phi(P, Q) = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t}dt$ . Montrer que  $\Phi$  est bien définie sur  $E^2$ , puis que c'est un produit scalaire sur  $\mathbb{R}[X]$ .

**Remarque 1** On peut définir un produit scalaire en dimension finie ou infinie.

**Notations usuelles pour un produit scalaire :**  $\langle x, y \rangle$ ,  $(x|y)$ ,  $x \cdot y$ ...

**Dans la suite on suppose  $E$  muni d'un produit scalaire noté  $\langle \cdot, \cdot \rangle$**

**Définition 2** Si  $E$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel muni d'un produit scalaire, de dimension quelconque, on dit que  $E$  est un **espace préhilbertien réel**.

Si  $E$  est un espace préhilbertien réel **de dimension finie**, dit que  $E$  est un **espace vectoriel euclidien**.

**Remarque 2** Si  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est un produit scalaire sur  $E$  alors :  $\forall x \in E, \langle x, 0 \rangle = \langle 0, x \rangle = 0$

## II.2 Propriétés du produit scalaire

**Théorème 1** **Inégalité de Cauchy-Schwarz.**

$$\forall (x, y) \in E^2, |\langle x, y \rangle| \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} \cdot \sqrt{\langle y, y \rangle}$$

On a égalité si et seulement si la famille  $(x, y)$  est liée.

**Théorème 2** **Inégalité de Minkowski (qui sera aussi l'inégalité triangulaire).**

$$\forall (x, y) \in E^2, \sqrt{\langle x + y, x + y \rangle} \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} + \sqrt{\langle y, y \rangle}$$

L'égalité est réalisée si et seulement si la famille  $(x, y)$  est liée et  $\langle x, y \rangle \geq 0$ .

**Exemple 2** Soient  $n \in \mathbb{N}^*$ ,  $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$ ,  $(b_1, \dots, b_n) \in \mathbb{R}^n$  et  $(c_1, \dots, c_n) \in (\mathbb{R}^{+*})^n$ . Prouver les inégalités suivantes et étudier les cas d'égalité.

$$\begin{array}{l} 1. \left( \sum_{k=1}^n a_k b_k c_k \right)^2 \leq \left( \sum_{k=1}^n a_k^2 c_k \right) \left( \sum_{k=1}^n b_k^2 c_k \right) \\ 2. \left( \sum_{k=1}^n |a_k| \right) \leq \sqrt{n} \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2} \end{array} \quad 3. \left\{ \begin{array}{l} \text{On suppose } \sum_{k=1}^n c_k = 1. \\ \text{Montrer que : } \sum_{k=1}^n \left( \frac{1}{c_k} \right) \geq n^2 \end{array} \right.$$

## II.3 Norme préhilbertienne, distance associée

**Définition 3** Soit  $N$  une application de  $E$  dans  $\mathbb{R}^+$ .  $N$  est une norme si

(a)  $\forall x \in E, N(x) = 0 \iff x = 0$

(b)  $\forall x \in E, \forall \lambda \in \mathbb{R}, N(\lambda x) = |\lambda| N(x)$

(c)  $\forall (x, y) \in E^2, N(x + y) \leq N(x) + N(y)$  **inégalité triangulaire**

**Proposition 1** L'application  $\|\cdot\| : x \mapsto \|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$  est une norme. C'est la **norme euclidienne** associée à  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . On dit aussi que  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est la **forme polaire associée à la norme**.

**Définition 4** Soit  $\Omega$  un ensemble et soit  $d$  une application définie sur  $\Omega^2$ .

On dit que  $d$  est une **distance** sur  $\Omega$  lorsque :

(a)  $\forall (a, b) \in \Omega^2, d(a, b) = d(b, a)$

(b)  $\forall (a, b) \in \Omega^2, d(a, b) = 0 \iff a = b$

(c)  $\forall (a, b, c) \in \Omega^2, d(a, c) \leq d(a, b) + d(b, c)$  (inégalité triangulaire)

**Proposition 2** L'application définie sur  $E^2$  par  $d(x, y) = \|x - y\|$  est une distance.

**Définition 5** Vecteur normé ou unitaire : de norme 1

**Proposition 3** Identités remarquables Pour tout  $(x, y) \in E^2$ , on a les égalités suivantes :

(a) Identités de polarisation :

$$\begin{aligned}\langle x, y \rangle &= \frac{1}{4} (\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2) \\ &= \frac{1}{2} (\|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2) \\ &= \frac{1}{2} (\|x\|^2 + \|y\|^2 - \|x - y\|^2)\end{aligned}$$

(b) Identité du parallélogramme :  $\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2)$

**Exemple 3** Pour  $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ , on pose :  $N(x, y) = (|x| + |y|) = \|(x, y)\|$ .

Montrer que c'est une norme sur  $\mathbb{R}^2$ . Montrer que ce n'est pas une norme euclidienne sur  $\mathbb{R}^2$ .

Indication : on pourra utiliser l'identité du parallélogramme et considérer les vecteurs  $u = (2, 1)$  et  $v = (1, 2)$ .

### III Orthogonalité

#### III.1 Introduction

**Définition 6** (a) On dit que  $x$  est **orthogonal** à  $y$  et on note «  $x \perp y$  » si  $\langle x, y \rangle = 0$

(b) On dit qu'une famille de vecteurs  $(x_i)_{i \in I}$  est **orthogonale** si :  $\forall (i, j) \in I^2, i \neq j \Rightarrow x_i \perp x_j$ .

(c) On dit qu'une famille est **orthonormale** ou **orthonormée** si elle est orthogonale et si tous ses vecteurs sont normés.

**Remarque 3**  $\forall x \in E, x \perp 0_E$

**Remarque 4** Dans la définition ci-dessus,  $I$  est un ensemble d'indices, et  $I$  peut être un ensemble fini ou infini... Dans le cas où les indices sont entiers, on utilise souvent le **symbole de Kronecker** :

$$\delta_{ij} = 0 \text{ si } i \neq j \text{ et } \delta_{ij} = 1 \text{ si } i = j.$$

Par exemple : la famille  $(x_1, \dots, x_n)$  est orthonormale si :  $\forall (i, j) \in \llbracket 1 ; n \rrbracket, \langle x_i, x_j \rangle = \delta_{ij}$ .

**Proposition 4** (a) Si  $(x_i)_{i \in I}$  est orthogonale, et si  $\boxed{\forall i, x_i \neq 0}$ , alors  $(x_i)_{i \in I}$  est libre.

(b) Si  $(x_i)_{i \in I}$  est orthonormale, c'est une famille libre.

**Exemple 4** Pour  $n \in \mathbb{N}$ , on considère la fonction  $f_n$  définie sur  $\mathbb{R}$  par :  $f_n(t) = \cos(nt)$ . Montrer que la famille  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est libre.

**Théorème 3** (a) **Théorème de Pythagore** :  $x \perp y \iff \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$ .

(b) **Relation de Pythagore pour une famille orthogonale finie** :

$$\text{si la famille } (x_1, \dots, x_n) \text{ est orthogonale, alors : } \left\| \sum_{k=1}^n x_k \right\|^2 = \sum_{k=1}^n \|x_k\|^2$$

### III.2 Sous-espaces vectoriels orthogonaux

**Définition 7** Soient  $F$  et  $G$  deux sous-espaces vectoriels de  $E$ . On dit que  $F$  et  $G$  sont des sous-espaces vectoriels orthogonaux si tout vecteur de  $F$  est orthogonal à tout vecteur de  $G$ , c'est à dire :

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

On note alors :  $F \perp G$ .

**Proposition 5** Si  $F$  et  $G$  sont des sous-espaces vectoriels de  $E$  tels que  $F \perp G$ , alors  $F \cap G = \{0_E\}$  et donc la somme  $F + G$  est directe.

**Définition 8** Orthogonal d'un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

On appelle **orthogonal de  $F$**  et on note  $F^\perp$  l'ensemble des vecteurs de  $E$  qui sont orthogonaux à tous les vecteurs de  $F$ .

**Exemple 5** Soit  $E = \mathbb{R}^3$  muni du produit scalaire usuel.

Quel est l'orthogonal du plan (vectoriel) d'équation  $x = 0$  ?


Quel est l'orthogonal de la droite vectorielle engendrée par  $(1, 1, 0)$  ?

**Proposition 6**  $E^\perp = \{0\}$  et  $\{0\}^\perp = E$

**Proposition 7** Soient  $F, G$  deux sous-espaces vectoriels de  $E$ .

- (a)  $F^\perp$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ .
- (b)  $F \perp F^\perp$
- (c)  $F \subset G \Rightarrow G^\perp \subset F^\perp$
- (d)  $F \subset (F^\perp)^\perp = F^{\perp\perp}$
- (e)  $F \cap F^\perp = \{0_E\}$  donc la somme  $F + F^\perp$  est directe.

**Exemple 6** Donner deux SEV orthogonaux pour le produit scalaire usuel dans  $\mathbb{R}^3$ .

 **Attention** : Si  $F$  est un SEV de  $E$  alors  $F + F^\perp = F \oplus F^\perp$  mais la somme ne vaut pas nécessairement  $E$ , autrement dit : en dimension infinie,  $F$  et  $F^\perp$  ne sont pas nécessairement supplémentaires.

Prenons par exemple :  $E = \mathbb{R}[X]$  muni du produit scalaire :  $\langle P, Q \rangle = \int_0^1 P(t)Q(t)dt$ .

Prenons  $F = X\mathbb{R}[X] = \{XQ, Q \in \mathbb{R}[X]\}$ .

On montre que  $F^\perp = \{0\}$ . Donc  $F \oplus F^\perp = F \neq E$  et  $F^{\perp\perp} = E \neq F$ .

**Proposition 8** Si  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$  engendré par une famille  $\mathcal{F} = (f_i)_{i \in I}$ , alors :

$$x \in F^\perp \iff (\forall i \in I, \langle x, f_i \rangle = 0)$$

## IV Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt et premières conséquences

**Théorème 4** Soit  $(v_1, \dots, v_n)$  une famille libre de  $E$ .

Il existe une unique famille orthonormale  $(e_1, \dots, e_n)$  telle que :

$$\forall k = 1 \dots n, \begin{cases} \text{vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{vect}(v_1, \dots, v_k) \\ \langle e_k, v_k \rangle > 0 \end{cases}$$

Preuve : **On la construit par récurrence.** On pose  $e_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}$ . (On n'a pas le choix...)

Supposons que  $(e_1, \dots, e_k)$  vérifie les hypothèses, à savoir :

$$\forall i = 1 \dots k, \begin{cases} \text{vect}(e_1, \dots, e_i) = \text{vect}(v_1, \dots, v_i) \\ \langle e_i, v_i \rangle \geq 0 \end{cases}$$

On cherche  $e_{k+1}$ . Il est dans  $\text{vect}(e_1, \dots, e_k, v_{k+1})$ . Posons  $e_{k+1} = \left( \sum_{j=1}^k a_j e_j \right) + b v_{k+1}$ .

On veut que :  $\forall i = 1 \dots k, \langle e_i, e_{k+1} \rangle = 0$ . Ce qui après calcul nous donne :  $a_i + b \langle e_i, v_{k+1} \rangle = 0$ .  
Par ailleurs on veut avoir  $\langle e_{k+1}, e_{k+1} \rangle = 1$ , ce qui après calcul nous donne l'équation :

$$1 = b^2 \left\| v_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle e_j, v_{k+1} \rangle e_j \right\|^2.$$

On remarque que  $\left\| v_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle e_j, v_{k+1} \rangle e_j \right\|^2$  est bien **différent de 0**. **a faire**

Enfin on écrit  $v_{k+1}$  en fonction des  $e_i$  et la condition  $\langle v_{k+1}, e_{k+1} \rangle > 0$  nous donne :  $b > 0$ , donc

$$b = \frac{1}{\left\| v_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle e_j, v_{k+1} \rangle e_j \right\|}.$$

On en déduit ensuite les  $a_i$  grâce à la formule :

**Conclusion** : on a unicité de la famille orthonormale satisfaisant les hypothèses du théorème.

En posant successivement

$$e_{k+1} = \frac{v_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle e_j, v_{k+1} \rangle e_j}{\left\| v_{k+1} - \sum_{j=1}^k \langle e_j, v_{k+1} \rangle e_j \right\|}$$

on a bien toutes les conditions souhaitées. D'où l'existence...

**En pratique** : on peut soit utiliser la formule ci-dessus, soit construire une base orthogonale puis normer les vecteurs ensuite.

- Exemple 7** 1. Orthonormaliser pour le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^3$  la famille  $(u, v, w)$  où  $u = (1, 1, 0)$ ,  $v = (1, 0, 1)$  et  $w = (0, 1, 1)$ .
2. On considère le produit scalaire sur  $\mathbb{R}_2[X]$  défini par  $\langle P, Q \rangle = \int_0^1 P(t)Q(t)dt$ . Donner une base orthonormée de  $\mathbb{R}_2[X]$  pour ce produit scalaire.

**Corollaire 1** Soit  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un espace préhilbertien réel et  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . Si  $F$  est de dimension finie et  $F \neq \{0_E\}$ , alors  $F$  possède des bases orthonormales.

**Corollaire 2** Si  $E$  est un espace euclidien non réduit à  $\{0_E\}$ , alors  $E$  possède des bases orthonormales.

**Proposition 9 : Expression du produit scalaire et de la norme dans une BON**

Soit  $E$  un espace euclidien et soit  $\mathcal{B}$  une base orthonormale de  $E$ .

Soit  $(x, y) \in E^2 : x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i$ .

Alors : pour tout  $i \in \llbracket 1 ; n \rrbracket$ ,  $x_i = \langle x, e_i \rangle$  et de plus  $\|x\|^2 = \sum_{k=1}^n x_k^2$ .

Par ailleurs,  $\langle x, y \rangle =$

**Expression matricielle du produit scalaire et de la norme dans une BON.**

Si on note  $X = \mathcal{M}_{\mathcal{B}}(x)$  et  $Y = \mathcal{M}_{\mathcal{B}}(y)$ , alors

$$\langle x, y \rangle = X^T Y \text{ et } \|x\|^2 = X^T X$$

Ou bien, selon les notations choisies :

$$\langle x, y \rangle = {}^t X Y \text{ et } \|x\|^2 = {}^t X X$$

**NB :** Quand on travaille avec une BON, le produit scalaire s'exprime donc comme le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

**Proposition 10 Matrice d'un endomorphisme dans une BON.**

On suppose que  $E$  est de dimension finie et que  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est une BON de  $E$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A = (a_{i,j})_{i,j=1..n}$  sa matrice dans la base  $\mathcal{B}$ .

Alors pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1 ; n \rrbracket^2$ ,  $a_{i,j} = \langle e_i, f(e_j) \rangle$ .

## V Projection orthogonale sur un SEV de dimension finie

### V.1 Supplémentaire orthogonal d'un sous-espace de dimension finie

On suppose que  $E$  est de dimension quelconque.

Si  $F = \{0_E\}$ , alors  $F^\perp =$

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ ; on suppose que  $F$  est de dimension finie et  $F \neq \{0_E\}$ .

Il existe donc une base orthonormée  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_p\}$  de  $F$ .

On cherche à montrer que  $F \oplus F^\perp = E$ .

On sait déjà que : **la somme de  $F$  et de son orthogonal est directe**

Il reste donc à montrer que : **la somme vaut  $E$**

Raisonnement par analyse synthèse à faire au dos de page précédente/cette page.

**Théorème 5** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel de dimension quelconque.

Soit  $F$  un sous-espace de  $E$ ,  $F$  étant de dimension finie. Alors :

- $E = F \oplus F^\perp$
- Si  $(e_1, \dots, e_p)$  est une base orthonormale de  $F$ , alors l'application

$$p_F : E \rightarrow E, x \mapsto \sum_{k=1}^p \langle x, e_k \rangle e_k$$

est le projecteur sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

- En reprenant les notations ci-dessus, on a l'équivalence :

$$y = p_F(x) \iff (y \in F \text{ et } x - y \in F^\perp)$$

**Remarque 5** L'application  $p_F$  est indépendante du choix de la  $\mathcal{BON}$  de  $F$ .

**Définition 9** Soit  $F$  un sous-espace de  $E$  tel que  $F \oplus F^\perp = E$ .

Alors le projecteur sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$  est appelé **projecteur orthogonal sur  $F$**  (ou projection orthogonale sur  $F$ ).

Notons  $p_F$  ce projecteur orthogonal sur  $F$


Pour tout  $x \in E$ , le vecteur  $p_F(x)$  est alors appelé **projeté orthogonal de  $x$  sur  $F$** .

**Remarque 6** D'après ce qui précède, si  $F$  est de dimension finie, la projection orthogonale sur  $F$  est bien définie.

**Corollaire 3** Si  $E$  est euclidien (*i.e.* de dimension finie) alors tout sous-espace de  $E$  admet un supplémentaire orthogonal.

Autrement dit : Tout sous-espace vectoriel  $F$  de  $E$  vérifie :  $F \oplus F^\perp = E$ .

**Corollaire 4** Si  $F$  est un sous-espace de dimension finie de  $E$ , alors  $F^{\perp\perp} = F$

**Rappel :**  si  $E$  et  $F$  sont de dimensions infinies, alors  $F$  n'a pas nécessairement de supplémentaire orthogonal, et  $F^{\perp\perp}$  n'est pas nécessairement égal à  $F$ .

**Remarque 7** Dans le procédé de Gram-Schmidt :  $e_{k+1} = \frac{v_{k+1} - p_F(v_{k+1})}{\|v_{k+1} - p_F(v_{k+1})\|} = \frac{p_{F^\perp}(v_{k+1})}{\|p_{F^\perp}(v_{k+1})\|}$ .



## V.2 Distance à un sous-espace vectoriel de dimension finie

Soit  $F$  un sous-espace de  $E$ ,  $F$  étant de dimension finie.

Soit  $p$  le projecteur orthogonal sur  $F$ , soit  $x$  un vecteur de  $E$  et  $y$  un vecteur de  $F$ .

**Proposition 11** Soit  $F$  un sous-espace de  $E$ ,  $F$  étant de dimension finie.

Soit  $p_F$  le projecteur orthogonal sur  $F$ .

Alors  $\|x - p_F(x)\| = \min_{y \in F} (\|x - y\|)$

De plus,  $p_F(x)$  est alors l'unique élément  $z$  de  $F$  tel que  $\|x - z\| = \min_{y \in F} (\|x - y\|)$ .

**Définition 10** Soit  $F$  un sous-espace de  $E$ ,  $F$  étant de dimension finie. Le réel  $\min_{y \in F} (\|x - y\|)$  est appelé **distance de  $x$  au sous-espace  $F$**  et notée  $d(x, F)$

**Calcul pratique de  $d(x, F)$ .**

- Si on a une base orthonormée  $(e_1, \dots, e_p)$  de  $F$ , alors  $\|x - p(x)\| = \left\| x - \sum_{k=1}^p \langle x, e_k \rangle e_k \right\|$
- On a aussi :  $\|x - p(x)\|^2 + \|p(x)\|^2 = \|x\|^2$  d'où  $\|x - p(x)\|^2 = \|x\|^2 - \|p(x)\|^2$
- Si  $E$  est de dimension finie et l'on a une BON  $(f_1, \dots, f_r)$  de  $F^\perp$ , alors  

$$x - p_F(x) = P_{F^\perp}(x) = \sum_{i=1}^r \langle x, f_i \rangle f_i$$
 d'où le calcul de  $\|x - p_F(x)\|$ .

**Exemple 8** Soit  $E = \mathbb{R}^3$  muni de son produit scalaire usuel :

$$\forall \vec{u} = (x, y, z) \in E, \quad \forall \vec{v} = (x', y', z') \in E, \quad \vec{u} \cdot \vec{v} = xx' + yy' + zz'.$$

On note  $\mathcal{C} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$  sa base canonique.

1. Soit  $\vec{n} = (1, 1, -1)$ , et  $D$  la droite vectorielle engendrée par le vecteur  $\vec{n}$ .  
Déterminer une équation de  $H$ , le supplémentaire orthogonal de  $D$  dans  $E$ .
2. (a) Donner une base orthonormale  $(\vec{a}, \vec{b})$  de  $H$ .  
(b) En déduire une base orthonormale  $\mathcal{B} = (\vec{a}, \vec{b}, \vec{c})$  de  $E$ .  
(c) Soit  $Q$ , la matrice de passage de la base  $\mathcal{C}$  vers la base  $\mathcal{B}$  : cette matrice est-elle inversible ?
3. Chercher la matrice  $M_1$  canoniquement associée à  $p_1$ , le projecteur orthogonal sur le sous-espace  $D$ .  
Chercher la matrice  $M_2$  canoniquement associée à  $p_2$ , le projecteur orthogonal sur le sous-espace  $H$ .
4. (a) Soit le vecteur  $\vec{u} = (3, 2, 1)$  : déterminer son projeté orthogonal  $\vec{u}_2$  sur  $H$ .  
(b) Calculer la distance de  $\vec{u}$  à  $H$ .  
(c) Calculer la distance de  $\vec{u}$  à  $D$ .

## VI Conclusion : savoir-faire à maîtriser dans ce chapitre

- Savoir montrer qu'un application de  $E \times E$  dans  $\mathbb{R}$  est un produit scalaire.
- Reconnaître des situations où l'on peut utiliser l'inégalité de Cauchy-Schwarz
- Savoir montrer que deux sous-espaces  $F$  et  $G$  de  $E$  sont des supplémentaires orthogonaux.
  - (a) On montre que ce sont des SEV orthogonaux, c'est à dire que tout vecteur de l'un est orthogonal à tout vecteur de l'autre. Ils sont alors en somme directe !
  - (b) On établit ensuite que  $E = F + G$ . Pour cela, on peut soit utiliser des arguments de dimensions (si  $E$  est de dimension finie), soit revenir à la définition et montrer que tout vecteur  $x$  de  $E$  s'écrit comme somme d'un vecteur de  $F$  et d'un vecteur de  $G$ .
- Savoir mettre en oeuvre l'algorithme de Gram-Schmidt pour calculer une famille orthonormale à partir d'une famille libre donnée.
- Savoir déterminer le projecté orthogonal d'un vecteur sur un SEV  $F$  de dimension finie.
  - (a) Si l'on dispose d'une base orthonormée de  $F$ , alors  $p(x) = \sum_{k=1}^k \langle x, e_i \rangle e_i$ .
  - (b) Si l'on ne dispose pas de base orthonormée de  $F$ , il est souvent assez rapide de calculer  $p(x)$  en utilisant sa caractérisation :  $p(x) \in F$  et  $(x - p(x)) \in F^\perp$ .
  - (c) On peut trouver une base orthonormée de  $F$  à l'aide du procédé de Gram-Schmidt, mais cela peut être pénible, donc on hésite un peu avant de se lancer dans le calcul. Et ensuite on est ramené au (a).
- Interpréter des problèmes de minimisation comme recherche de  $d(x, F)$  où  $F$  est un SEV de  $E$