

Table des matières

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

I Questions de révision pour se mettre en route

- Qu'est-ce qu'un produit scalaire ?
- Donner différents produits scalaires.
- Qu'est-ce qu'un espace préhilbertien réel ? Qu'est-ce qu'un espace euclidien ?
- Qu'est-ce qu'une norme ? Qu'est-ce qu'une norme euclidienne ?
- Enoncer l'inégalité de Cauchy-Schwarz.
- Que signifie : « $x \perp y$ » ?
- Qu'est-ce qu'un vecteur normé ? un vecteur unitaire ?
- Qu'est-ce que l'orthogonal d'une partie d'un espace préhilbertien ? Donner E^\perp et $\{0_E\}^\perp$.
- Qu'est-ce qu'une famille orthogonale ? Qu'est-ce qu'une famille orthonormale ?
- Une famille orthogonale peut-elle être liée ? Une famille orthonormale peut-elle être liée ?
- Enoncer le théorème de Pythagore.
- Qu'est-ce que le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt ?
- 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 $w = (0, 1, 1)$.
- Un espace euclidien possède-t-il toujours des bases orthonormales ?
- Quel est l'intérêt des bases orthonormales ?
- Qu'est-ce qu'une projection orthogonale ?
- Soit $F = \text{Vect}\{(1, 1, 1)\} \subset \mathbb{R}^3$, où \mathbb{R}^3 est muni du produit scalaire usuel.
 - Donner l'expression du projeté orthogonal d'un vecteur $u = (x, y, z)$ sur F .
 - 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 λ , on a

$$\begin{aligned}\phi(x_1 + \lambda x_2, y) &= \phi(x_1, y) + \lambda\phi(x_2, y) \\ \phi(x, y_1 + \lambda y_2) &= \phi(x, y_1) + \lambda\phi(x, y_2)\end{aligned}$$

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

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

(d) Une forme bilinéaire ϕ 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 :

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

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

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

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 φ qui à (x, y) associe $\sum_{k=1}^n a_i x_i y_i$ (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 $\varphi(x, y) = 5x_1 y_1 - 3x_2 y_2$. Montrer, à l'aide d'un argument frappant, que φ 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 Φ 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 Φ 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 Φ 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.

$$1. \left(\sum_{k=1}^n a_k b_k c_k \right)^2 \leq \left(\sum_{k=1}^n a_k^2 c_k \right) \left(\sum_{k=1}^n b_k^2 c_k \right)$$

$$2. \left(\sum_{k=1}^n |a_k| \right) \leq \sqrt{n} \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2}$$

$$3. \begin{cases} \text{On suppose } \sum_{k=1}^n c_k = 1. \\ \text{Montrer que : } \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{c_k} \right) \geq n^2 \end{cases}$$

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 Ω un ensemble et soit d une application définie sur Ω^2 .

On dit que d est une **distance** sur Ω 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 $\forall i, x_i \neq 0$, 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 :

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

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 \mathcal{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 \mathcal{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 \mathcal{BON} , le produit scalaire s'exprime donc comme le produit scalaire canonique de \mathbb{R}^n .

Proposition 10 Matrice d'un endomorphisme dans une \mathcal{BON} .

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

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

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

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'un 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