

ESPACES PRÉHILBERTIENS RÉELS.

Dans tout ce chapitre, le corps de base est \mathbb{R} .

I. Produit scalaire

I.1. Définitions - Exemples

Déf 1:

Une forme bilinéaire sur un \mathbb{R} -espace vectoriel E est une application φ de $E \times E$ dans \mathbb{R} linéaire par rapport à chacune des deux variables, c'est-à-dire telle que :

- a) Pour tout $y \in E$, l'application $x \mapsto \varphi(x, y)$ est une forme linéaire sur E .
- b) Pour tout $x \in E$, l'application $y \mapsto \varphi(x, y)$ est une forme linéaire sur E .

Pour vérifier qu'une application φ de E^2 dans \mathbb{R} est une forme bilinéaire, il faut donc vérifier :

$$\forall (x_1, x_2, y) \in E^3, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \varphi(\lambda x_1 + x_2, y) = \lambda \varphi(x_1, y) + \varphi(x_2, y)$$

(linéarité par rapport à la 1ère variable), et :

$$\forall (x, y_1, y_2) \in E^3, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \varphi(x, \lambda y_1 + y_2) = \lambda \varphi(x, y_1) + \varphi(x, y_2)$$

(linéarité par rapport à la 2ème variable).

Déf 2:

Une application $\varphi : E^2 \rightarrow \mathbb{R}$ est dite symétrique lorsque pour tout $(x, y) \in E^2$, $\varphi(x, y) = \varphi(y, x)$.

Rem: Si φ est une application de E^2 dans \mathbb{R} , symétrique et linéaire d'un côté, elle est bilinéaire.

Déf 3:

On appelle produit scalaire sur un \mathbb{R} -espace vectoriel E une forme bilinéaire symétrique φ qui est de plus :

- positive, c'est-à-dire : $\forall x \in E, \varphi(x, x) \geq 0$.
 - et définie, c'est-à-dire : $\forall x \in E, \varphi(x, x) = 0 \implies x = 0_E$.
- Dire que φ est définie positive peut aussi s'écrire : $\forall x \in E \setminus \{0\}, \varphi(x, x) > 0$.

Déf 4:

Si φ est un produit scalaire sur un \mathbb{R} -espace vectoriel E , le couple (E, φ) s'appelle un espace préhilbertien réel.

Le produit scalaire de deux vecteurs x et y se note en général : $\varphi(x, y) = (x|y)$ ou $\langle x | y \rangle$ ou $\langle x, y \rangle$.

Exemples :

1. Dans \mathbb{R}^n , pour $x = (x_1, \dots, x_n)$ et $y = (y_1, \dots, y_n)$: $\langle x | y \rangle = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$.

Il s'agit du produit scalaire canonique sur \mathbb{R}^n ; la démonstration du fait qu'il s'agit bien d'un produit scalaire est simple :

Démonstration:

- L'application $\varphi : (x, y) \mapsto \sum_{i=1}^n x_i y_i$ est bien définie sur $(\mathbb{R}^n)^2$, et à valeurs dans \mathbb{R} .
- Il est clair que pour tout $(x, y) \in (\mathbb{R}^n)^2$, $\varphi(x, y) = \varphi(y, x)$: φ est symétrique.
- À y fixé, chaque application $x \mapsto x_i$ est une forme linéaire sur \mathbb{R}^n (forme linéaire coordonnée) donc l'application partielle $x \mapsto \varphi(x, y)$ est linéaire comme combinaison linéaire de formes linéaires.
Puisqu'elle est symétrique, φ est donc bilinéaire.
- Pour tout $x \in \mathbb{R}^n$, $\varphi(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i^2$ est un nombre réel positif, donc φ est positive.
- Enfin, φ est définie puisque, si $\varphi(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0$ alors tous les x_i sont nuls (ce sont des réels!), donc x est nul.

Rem: En notant $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ le vecteur colonne $(x_1 \dots x_n)^\top$ et $Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ le vecteur colonne $(y_1 \dots y_n)^\top$, on a aussi : $\langle x | y \rangle = X^\top Y = Y^\top X$.

2. De façon plus générale, si E est un \mathbb{R} -espace vectoriel rapporté à une base $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$, et si x et y sont deux vecteurs de E de coordonnées respectives (x_1, \dots, x_n) et (y_1, \dots, y_n) dans cette base, on définit un produit scalaire sur E en posant : $\langle x | y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$.

3. Dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, si $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ et $B = (b_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$, on peut poser :

$$\langle A | B \rangle = \text{tr}(A^\top B) = \sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{i,j} b_{i,j}.$$

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

Démonstration:

- Déjà on a, en utilisant la formule du produit matriciel :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2, (A^\top B)_{ij} = \sum_{k=1}^n (A^\top)_{ik} B_{kj} = \sum_{k=1}^n a_{ki} b_{kj}$$

d'où

$$\text{tr}(A^\top B) = \sum_{i=1}^n (A^\top B)_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ki} b_{ki}$$

ce qui après changement d'indices donne la formule annoncée.

- Pour démontrer qu'il s'agit bien d'un produit scalaire, on pourrait vérifier une à une les propriétés, mais il est plus rapide de dire que, si l'on munit $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ de sa base canonique (E_{ij}) , la définition ci-dessus est la même que celle de l'exemple 2. (avec ici un espace vectoriel de dimension n^2).

4. Dans $\mathbb{R}[X]$, pour $P = \sum_{k=0}^n a_k X^k$ et $Q = \sum_{k=0}^p b_k X^k$: $\langle P | Q \rangle = \sum_{k=0}^{\min(n,p)} a_k b_k$.

Il s'agit du produit scalaire canonique sur $\mathbb{R}[X]$.

5. Dans l'ensemble $\mathcal{C}([a; b], \mathbb{R})$ des fonctions continues sur le segment $[a; b]$ on peut poser : $\langle f | g \rangle = \int_a^b f g$.

Démonstration:

Le caractère bilinéaire symétrique ne pose pas de problème.
Le caractère positif non plus.

Enfin, si f est une application continue telle que $\int_a^b f^2 = 0$ alors f est nulle sur $[a; b]$, puisque l'intégrale d'une fonction positive continue et non identiquement nulle est strictement positive (cf. théorème dans un chapitre d'intégration).

I.2. Norme associée à un produit scalaire

Déf 5:

Si E est un espace préhilbertien réel, où le produit scalaire est noté $\langle \cdot | \cdot \rangle$, on appelle norme (euclidienne) associée l'application :

$$N : x \in E \mapsto \|x\| = \sqrt{\langle x | x \rangle}.$$

(cela a bien un sens car $\langle x | x \rangle \geq 0$).

Exemples :

1. Dans \mathbb{R}^n , muni du produit scalaire canonique, si $x = (x_1, \dots, x_n)$ on a : $\|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$.

2. Dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, muni du produit scalaire canonique, si $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ on a : $\|A\| = \sqrt{\sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{i,j}^2}$.

3. Dans l'ensemble $\mathcal{C}([a; b], \mathbb{R})$ des fonctions continues sur le segment $[a; b]$ muni du produit scalaire vu ci-dessus, on aura : $\|f\| = \sqrt{\int_a^b f(t)^2 dt}$.

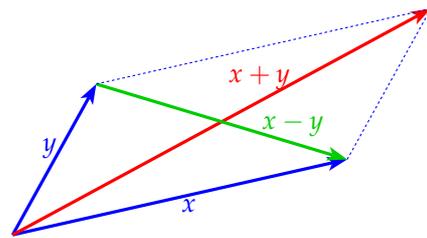
De la définition d'un produit scalaire découlent facilement les propriétés suivantes :

Propriétés :

1. $\forall x \in E, \|x\| = 0_{\mathbb{R}} \iff x = 0_E$.
2. $\forall x \in E, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$.
3. Un vecteur x est dit unitaire si $\|x\| = 1$.
Si x est un vecteur non nul, alors $\frac{x}{\|x\|}$ est unitaire.
4. $\forall (x, y) \in E^2, \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2\langle x | y \rangle + \|y\|^2$.
5. *Identité de polarisation* : $\forall (x, y) \in E^2, \langle x | y \rangle = \frac{1}{4} (\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2)$.
6. $\forall (x, y) \in E^2, \langle x + y | x - y \rangle = \|x\|^2 - \|y\|^2$.

7. *Identité du parallélogramme* :

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



Théorème 1: Inégalité de Cauchy-Schwarz

Soit E un espace préhilbertien réel. Pour tous x, y dans E on a :

$$|\langle x | y \rangle| \leq \|x\| \cdot \|y\|$$

et il y a égalité si et seulement si le système $\{x, y\}$ est lié.

 *Démonstration:*

- 1ère démonstration
 - Si $y = 0$, le résultat est immédiat.
 - Sinon, on écrit que, pour tout $t \in \mathbb{R}$ le réel $\|x + ty\|^2$ est positif.
Or $\|x + ty\|^2 = t^2 \|y\|^2 + 2t \langle x | y \rangle + \|x\|^2$. Il s'agit là d'un trinôme en t (car le coefficient de t^2 , $\|y\|^2$ est ici non nul); puisque ce trinôme est de signe constant sur \mathbb{R} , son discriminant est négatif; cela donne : $\langle x | y \rangle^2 - \|x\|^2 \|y\|^2 \leq 0$, d'où l'inégalité cherchée.
 - Supposons qu'il y ait égalité :
 - si $y = 0$, la famille $\{x, y\}$ est bien liée.
 - sinon, cela signifie que le trinôme précédent a un discriminant nul, donc possède une racine double t_0 ; on aura alors $\|x + t_0 y\|^2 = 0$, d'où $x + t_0 y = 0$ et x est bien colinéaire à y .
 - Pour terminer, il est facile de vérifier directement que, si la famille $\{x, y\}$ est liée, il y a bien égalité.
- 2ème démonstration (abrégée)
Dans le cas non trivial où x et y sont non nuls, on écrit que : $\left\| \frac{x}{\|x\|} \pm \frac{y}{\|y\|} \right\|^2 \geq 0$ et en développant on trouve les deux inégalités voulues.

Corollaire 1.1: Inégalité triangulaire

Soit E un espace préhilbertien réel. Pour tous x, y dans E on a :

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

et il y a égalité si et seulement si la famille $\{x, y\}$ est positivement liée (c'est-à-dire qu'il existe un réel λ positif tel que $x = \lambda y$ ou $y = \lambda x$).

 **Démonstration:**

- $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2 \langle x | y \rangle + \|y\|^2 \underset{\text{C.S}}{\leq} \|x\|^2 + 2 \|x\| \cdot \|y\| + \|y\|^2 = (\|x\| + \|y\|)^2$
- Il y a égalité si et seulement si $\langle x | y \rangle = \|x\| \cdot \|y\|$, ce qui équivaut à dire qu'il y a égalité dans l'inégalité de Cauchy-Schwarz et que le produit scalaire $\langle x | y \rangle$ est positif, d'où le résultat.

Corollaire 1.2:

Soit E un espace préhilbertien réel. Pour tous x, y dans E on a :

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

 **Démonstration:**

En appliquant l'inégalité triangulaire à $x + y$ et $-y$ on obtient :

$$\|x\| \leq \|x + y\| + \|-y\| = \|x + y\| + \|y\| ,$$

soit :

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

De la même façon, en échangeant les rôles de x et y :

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

La juxtaposition de ces deux résultats donne bien l'inégalité voulue.

Exemples :

1. Dans \mathbb{R}^n , muni du produit scalaire canonique, si $x = (x_1, \dots, x_n)$ et $y = (y_1, \dots, y_n)$, l'inégalité de Cauchy-Schwarz s'écrit :

$$\left| \sum_{i=1}^n x_i y_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2} .$$

2. Dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, muni du produit scalaire canonique, si $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, l'inégalité de Cauchy-Schwarz s'écrit :

$$\left| \text{tr}(A^T B) \right| \leq \sqrt{\text{tr}(A^T A)} \sqrt{\text{tr}(B^T B)} .$$

3. Dans l'espace vectoriel $E = \mathcal{C}([a; b], \mathbb{R})$ des fonctions continues sur le segment $[a; b]$ muni du produit scalaire usuel, si $f, g \in E$, l'inégalité de Cauchy-Schwarz s'écrit :

$$\left| \int_a^b f(t)g(t) dt \right| \leq \sqrt{\int_a^b f(t)^2 dt} \sqrt{\int_a^b g(t)^2 dt} .$$

II. Orthogonalité

Dans ce paragraphe, $(E, \langle \cdot | \cdot \rangle)$ désigne un espace préhilbertien réel.

II.1. Orthogonal d'une partie

Déf 6:

↪ On dit que deux vecteurs x et y de E sont orthogonaux, et on note $x \perp y$, lorsque $\langle x | y \rangle = 0$.

Rem: La relation $\langle x | y \rangle = 0$ est équivalente à $\langle y | x \rangle = 0$. La relation d'orthogonalité est donc symétrique.

Déf 7:

↪ Soit A une partie non vide d'un espace préhilbertien E .

↪ Un vecteur x de E est dit orthogonal à A si il est orthogonal à tout vecteur de A .

↪ L'ensemble des vecteurs orthogonaux à A s'appelle l'orthogonal de A , noté A^\perp . Ainsi :

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

Théorème 2:

Si x est un vecteur non nul de E , alors $\{x\}^\perp$ est un hyperplan de E .
Un supplémentaire en est la droite vectorielle $\mathbb{K}x$.

Démonstration:

- L'application $\varphi_x : E \rightarrow \mathbb{R}$ est une forme linéaire (par définition du produit scalaire euclidien ou hermitien), non nulle
 $y \mapsto \langle x | y \rangle$
(car $\varphi_x(x) = \|x\|^2 \neq 0$).
 $\{x\}^\perp$ en est le noyau, c'est donc un hyperplan.
- La droite vectorielle $\mathbb{K}x$ n'est pas incluse dans $\{x\}^\perp$ (car x orthogonal à x implique $x = 0$), donc en est un supplémentaire d'après le cours sur les hyperplans.

Prop 1:

Si A est une partie non vide de E , alors A^\perp est un sous-espace vectoriel de E .

Démonstration:

- $0_E \in A^\perp$ puisque $\langle 0 | a \rangle = 0$ pour tout $a \in A$;
- Si x et y appartiennent à A^\perp , alors pour tout $a \in A$, $\langle x | a \rangle = \langle y | a \rangle = 0$ donc pour tout $\lambda \in \mathbb{R}$, $\langle \lambda x + y | a \rangle = 0$ d'où $\lambda x + y \in A^\perp$.

On pouvait aussi écrire : $A^\perp = \bigcap_{a \in A} \{a\}^\perp$ et utiliser le théorème précédent puisque l'intersection d'une famille quelconque de sous-espaces vectoriels est un sous-espace vectoriel.

Prop 2:**Propriétés de l'orthogonal :**

1. $E^\perp = \{0\}$ et $\{0\}^\perp = E$;
2. $\forall (A, B) \in \mathcal{P}(E)^2$, $A \subset B \Rightarrow B^\perp \subset A^\perp$;
3. $\forall A \in \mathcal{P}(E)$, $A^\perp = \text{Vect}(A)^\perp$;
il en résulte que, si F est un sous-espace vectoriel de E et si $(f_i)_{i \in I}$ est une base de F , un vecteur x appartient à F^\perp si et seulement si pour tout $i \in I$ on a $\langle x | f_i \rangle = 0$;
4. $\forall A \in \mathcal{P}(E)$, $A \subset (A^\perp)^\perp$;
5. Si F et G sont des sous-espaces vectoriels de E : $(F + G)^\perp = F^\perp \cap G^\perp$.

Démonstration:

1. Soit $y \in E^\perp$; alors pour tout $x \in E$ on a $\langle y | x \rangle = 0$; en particulier, on a $\langle y | y \rangle = 0$ d'où $y = 0$; cela montre l'inclusion $E^\perp \subset \{0\}$, l'inclusion réciproque étant évidente.
Tout vecteur x est orthogonal à 0 , donc $E \subset \{0\}^\perp \subset E$, d'où la deuxième égalité.

2. Soient A et B deux parties de E telles que $A \subset B$. Soit alors $x \in B^\perp$. Pour tout $b \in B$, $\langle x | b \rangle = 0$. En particulier, pour tout $a \in A$, on a $a \in B$ donc $\langle x | a \rangle = 0$. D'où $x \in A^\perp$ et l'inclusion s'ensuit.

3. Soit $F = \text{Vect}(A)$. $A \subset F$ donc d'après la propriété n°2, $F^\perp \subset A^\perp$.

Réciproquement, soit $x \in A^\perp$ et $y \in F$. Puisque $F = \text{Vect}(A)$, on peut écrire $y = \sum_{i=1}^p \lambda_i a_i$ avec $\lambda_i \in \mathbb{R}$ et $a_i \in A$. On a alors

$$\langle x | y \rangle = \left\langle x \left| \sum_{i=1}^p \lambda_i a_i \right. \right\rangle = \sum_{i=1}^p \lambda_i \langle x | a_i \rangle. \text{ Or } \langle x | a_i \rangle = 0 \text{ pour tout } i \text{ puisque } a_i \in A \text{ et } x \in A^\perp. \text{ Donc } \langle x | y \rangle = 0 \text{ et ce pour tout } y \in F. \text{ Ainsi, } x \in F^\perp, \text{ ce qui prouve l'inclusion } A^\perp \subset F^\perp.$$

4. Soit $a \in A$. Pour tout $b \in A^\perp$, $\langle a | b \rangle = 0$ donc $a \perp b$ donc $a \in (A^\perp)^\perp$.

5. Déjà, les inclusions $F \subset F + G$ et $G \subset F + G$ impliquent d'après 2. $(F + G)^\perp \subset F^\perp$ et $(F + G)^\perp \subset G^\perp$ donc $(F + G)^\perp \subset F^\perp \cap G^\perp$.

Ensuite, si $x \in F^\perp \cap G^\perp$, alors x est orthogonal à tout vecteur de F et de G , donc par linéarité il est orthogonal à tout vecteur de $F + G$, ce qui donne l'inclusion réciproque.

Déf 8:

Soient F et G deux sous-espaces vectoriels d'un espace préhilbertien E .
On dit que F et G sont des sous-espaces vectoriels orthogonaux, et on note $F \perp G$ lorsque :

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

autrement dit lorsque tout vecteur de F est orthogonal à tout vecteur de G .

Cela équivaut à : $F \subset G^\perp$ et/ou $G \subset F^\perp$.

Prop 3:

Soient F et G deux sous-espaces vectoriels d'un espace préhilbertien E . On suppose que l'on dispose d'une base $(f_i)_{i \in I}$ de F et d'une base $(g_j)_{j \in J}$ de G .

Alors F et G sont orthogonaux si et seulement si pour tout $(i, j) \in I \times J$, $f_i \perp g_j$.

 *Démonstration:*

- Si $F \perp G$ alors tout vecteur de F est orthogonal à tout vecteur de G , donc en particulier les f_i sont orthogonaux aux g_j .
- Réciproquement, si les f_i sont orthogonaux aux g_j , alors pour toutes familles de réels (λ_i) et (μ_j) à support fini on a :

$$\left\langle \sum_{i \in I} \lambda_i f_i \mid \sum_{j \in J} \mu_j g_j \right\rangle = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} \lambda_i \mu_j \langle f_i | g_j \rangle = 0$$

donc tout vecteur de $F = \text{Vect}(\{f_i, i \in I\})$ est orthogonal à tout vecteur de $G = \text{Vect}(\{g_j, j \in J\})$.

Exemples

1. Dans \mathbb{R}^3 , muni du produit scalaire canonique, soit la droite $F = \mathbb{R}.e_3$ et le plan $G = \text{Vect}(e_1 - e_2, e_1 + 2e_2)$.
Alors $F \perp G$. En fait, ici, $F^\perp = G$.
Si $H = \mathbb{R}.e_1$, on a aussi $F \perp H$, mais seulement $F^\perp \supset H$.
2. Dans \mathbb{R}^3 , soit $F = \text{Vect}(e_1, e_2)$ et $G = \text{Vect}(e_3, e_2 + e_3)$. On n'a pas $F \perp G$ mais par contre $F^\perp \perp G^\perp$.
Les deux plans F et G sont alors dits *perpendiculaires*.



Rem : Les exemples précédents montrent qu'il faut faire attention à la terminologie employée.

Ainsi, dire que F et G sont orthogonaux ne veut PAS dire que l'un est l'orthogonal de l'autre !

Prop 4:

Si F et G sont deux sous-espaces vectoriels orthogonaux de E , alors $F \cap G = \{0\}$.

 *Démonstration:*

Soit $x \in F \cap G$. Alors $x \in F$ est orthogonal à $x \in G$, donc $\langle x | x \rangle = 0$, donc $x = 0$.

II.2. Familles orthogonales, orthonormées (ou orthonormales)**Déf 9:**

Une famille $(x_i)_{i \in I}$ de vecteurs d'un espace préhilbertien réel E est dite orthogonale si :
 $\forall (i, j) \in I^2, i \neq j \implies \langle x_i | x_j \rangle = 0$.

Elle est dite orthonormée (ou orthonormale) si, en plus, $\|x_i\| = 1$ pour tout $i \in I$, c'est-à-dire si

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

Rem: Si $(x_i)_{i \in I}$ est une famille orthogonale de vecteurs *non nuls*, alors la famille des vecteurs $\left(\frac{x_i}{\|x_i\|} \right)_{i \in I}$ est orthonormée.

Prop 5: Relation de Pythagore

Si (x_1, \dots, x_p) est une famille orthogonale d'un espace préhilbertien réel, alors :

$$\left\| \sum_{i=1}^p x_i \right\|^2 = \sum_{i=1}^p \|x_i\|^2.$$

 **Démonstration:**

En effet : $\left\| \sum_{i=1}^p x_i \right\|^2 = \left\langle \sum_{i=1}^p x_i \mid \sum_{i=1}^p x_i \right\rangle = \sum_{1 \leq i, j \leq p} \langle x_i \mid x_j \rangle = \sum_{i=1}^p \langle x_i \mid x_i \rangle$, puisque $\langle x_i \mid x_j \rangle = 0$ pour $i \neq j$.

Cas particulier :

Théorème 3: de Pythagore

Soit $(E, \langle \cdot \mid \cdot \rangle)$ un espace préhilbertien réel, et $x, y \in E$. Alors :

$$x \perp y \iff \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2.$$

 **Démonstration:**

Découle directement de la relation : $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2 \langle x \mid y \rangle + \|y\|^2$.

Théorème 4:

Si $(x_i)_{i \in I}$ est une famille orthogonale de vecteurs *non nuls*, alors cette famille est libre.

 **Démonstration:**

En effet, si l'on a $\sum_{i \in I} \lambda_i x_i = 0$ (avec λ_i scalaires tous nuls sauf un nombre fini), alors, pour tout $j \in I$, $\left\langle x_j \mid \sum_{i \in I} \lambda_i x_i \right\rangle = 0$, c'est-à-dire $\sum_{i \in I} \lambda_i \langle x_i \mid x_j \rangle = 0$ donc $\lambda_j \langle x_j \mid x_j \rangle = 0$ d'où $\lambda_j = 0$ puisque $\|x_j\| \neq 0$.

Corollaire 4.1:

| Toute famille orthonormée est libre.

Exemple

Dans $E = \mathcal{C}([0; \pi], \mathbb{R})$ muni du produit scalaire : $\langle f \mid g \rangle = \frac{2}{\pi} \int_0^\pi f(t)g(t) dt$, la famille de fonctions $f_n : t \mapsto \cos nt$, avec $n \in \mathbb{N}^*$, est orthonormée.

II.3. Orthogonalité en dimension finie

Déf 10:

 On appelle espace vectoriel euclidien un espace préhilbertien réel de dimension finie.

 Si E est un espace euclidien, on appelle base orthonormée (ou base orthonormale) de E toute base de E qui est aussi une famille orthonormée.

Rem: En vertu du corollaire 4.1, pour qu'une famille (x_1, \dots, x_n) de vecteurs d'un espace vectoriel euclidien forme une base orthonormée, il faut et il suffit que :

- la famille soit orthonormée, c'est-à-dire : $\forall (i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2, \langle x_i \mid x_j \rangle = \delta_{i,j}$.
- et que $n = \dim E$.

Théorème 5:

Tout espace euclidien (non réduit à $\{0\}$) possède une base orthonormée.

 **Démonstration:**

Par récurrence sur $n = \dim E$:

- si $n = 1$, E est une droite vectorielle, et si $\{x\}$ en est une base, alors $\left\{ \frac{x}{\|x\|} \right\}$ en sera une base orthonormée
- Supposons le résultat acquis pour tout espace préhilbertien de dimension $n - 1$, et soit E préhilbertien de dimension n . Il existe dans E un vecteur unitaire e_n ; d'après le théorème 2, le sous-espace vectoriel $H = \{e_n\}^\perp$ est un hyperplan de E . D'après l'hypothèse de récurrence, H possède une base orthonormée (e_1, \dots, e_{n-1}) . Il est clair alors que la famille (e_1, \dots, e_n) sera orthonormée, donc sera une base orthonormée de E , ce qui achève la récurrence.

Exemples

1. Dans \mathbb{R}^n muni du produit scalaire canonique, défini par :

$$\text{si } x = (x_1, \dots, x_n) \text{ et } y = (y_1, \dots, y_n), \langle x | y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

la base canonique est une base orthonormée.

2. Dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ muni du produit scalaire canonique défini par :

$$\text{si } A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \text{ et } B = (b_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}, \langle A | B \rangle = \text{tr}(A^T B) = \sum_{1 \leq i,j \leq n} a_{i,j} b_{i,j}$$

la base canonique $(E_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ est une base orthonormée.

II.4. Expression analytique du produit scalaire dans une base orthonormée

Prop 6:

Soit E un espace euclidien et $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E .

Les coordonnées (x_1, \dots, x_n) d'un vecteur x dans cette base sont données par : $x_i = \langle e_i | x \rangle$.

Ainsi : $\forall x \in E, x = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i$.

Démonstration:

On a par définition des coordonnées : $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k$. Donc pour tout $i \in [1; n]$, compte tenu de la linéarité à droite du produit scalaire : $\langle e_i | x \rangle = \left\langle e_i \left| \sum_{k=1}^n x_k e_k \right. \right\rangle = \sum_{k=1}^n x_k \underbrace{\langle e_i | e_k \rangle}_{=\delta_{i,k}} = x_i$.

Soit E un espace euclidien, muni d'une base orthonormée $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$. Soient x et y deux vecteurs de E :

$$x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \quad \text{et} \quad y = \sum_{i=1}^n y_i e_i \quad \text{avec } (x_1, \dots, x_n) \text{ et } (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n.$$

On notera aussi $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ et $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ les matrices colonnes formées des coordonnées dans \mathcal{B} des vecteurs x et y .

Par bilinéarité du produit scalaire : $\langle x | y \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i e_i \left| \sum_{j=1}^n y_j e_j \right. \right\rangle = \sum_{1 \leq i,j \leq n} x_i y_j \underbrace{\langle e_i | e_j \rangle}_{=\delta_{i,j}}$

donc :

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

III. Projections orthogonales

III.1. Supplémentaire orthogonal

Théorème 6:

Soit F un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien E . Alors :

1. $E = F \oplus F^\perp$.
2. $(F^\perp)^\perp = F$.

 *Démonstration:*

1. Le résultat étant évident si $F = \{0\}$, on supposera F de dimension $n \geq 1$.
 F possède alors une base orthonormée (e_1, \dots, e_n) . Soit $x \in E$. On cherche à écrire $x = y + z$ avec $y \in F$ et $z \in F^\perp$, donc on cherche $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$ et $z \in F^\perp$ tels que $x = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i + z$.

$$z \in F^\perp \iff \forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket, \langle e_j | z \rangle = 0 \iff \forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket, \left\langle e_j \left| x - \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i \right. \right\rangle = 0$$

$$\iff \forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket, \langle e_j | x \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i \underbrace{\langle e_j | e_i \rangle}_{=\delta_{ij}} = \lambda_j$$

Ce qui précède démontre l'existence et l'unicité de la décomposition cherchée :

$$x = \underbrace{\sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i}_{\in F} + \underbrace{\left(x - \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i \right)}_{\in F^\perp}.$$

2. On a déjà vu l'inclusion : $F \subset (F^\perp)^\perp$.
 Réciproquement, soit $x \in (F^\perp)^\perp$. D'après le résultat précédent, x s'écrit de façon unique sous la forme $x = y + z$ avec $y \in F$ et $z \in F^\perp$. Puisque $x \in (F^\perp)^\perp$ et $z \in F^\perp$, on a $\langle x | z \rangle = 0$ soit $\langle y | z \rangle + \langle z | z \rangle = 0$.
 Mais $\langle z | y \rangle = 0$ puisque $y \in F$ et $z \in F^\perp$ donc on en déduit $\langle z | z \rangle = 0$, d'où $z = 0$ et $x = y$ appartient à F , ce qui démontre l'inclusion $(F^\perp)^\perp \subset F$.

Déf 11:

-  Si F est un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien E , on a : $E = F \oplus F^\perp$.
 F^\perp s'appelle le supplémentaire orthogonal de F .

Corollaire 6.1:

- | Si F et G sont deux sous-espaces vectoriels d'un espace préhilbertien de dimension finie E on a :
- $$(F \cap G)^\perp = F^\perp + G^\perp.$$

 *Démonstration:*

| On a vu (proposition 2) que, si F' et G' sont des sous-espaces vectoriels de E , on a $(F' + G')^\perp = F'^\perp \cap G'^\perp$. Il suffit d'appliquer ce résultat avec $F' = F^\perp$ et $G' = G^\perp$, en utilisant le deuxième résultat du théorème précédent.

Théorème 7: Théorème de la base orthonormée incomplète

Si E est un espace préhilbertien de dimension finie, toute famille orthonormée de vecteurs de E peut être complétée en une base orthonormée.

 *Démonstration:*

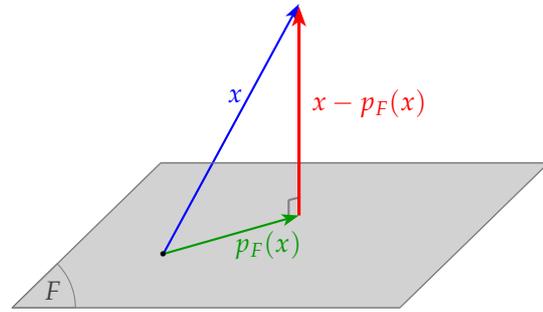
| Si (e_1, \dots, e_p) est une famille orthonormée dans E , soit $F = \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$. Il suffit alors de choisir une base orthonormée dans F^\perp (il en existe d'après le théorème 5).

III.2. Projection orthogonale

Déf 12:

-  Soit F un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien E . On appelle :
- projection orthogonale sur F , notée p_F , la projection sur F de direction F^\perp .
 - symétrie orthogonale par rapport à F , notée s_F , la symétrie par rapport à F et de direction F^\perp .
- Rappel : $s_F = 2p_F - \text{Id}_E$.

- On a, pour tout $x \in E$: $p_F(x) \perp x - p_F(x)$.
- Par définition d'une projection, $y = p_F(x)$ est l'unique vecteur de E vérifiant $y \in F$ et $x - y \in F^\perp$.



Directement d'après la démonstration du théorème 6, on obtient :

Théorème 8:

Si (e_1, \dots, e_n) est une base orthonormée d'un sous-espace vectoriel F de dimension finie de E , on a, pour tout $x \in E$:

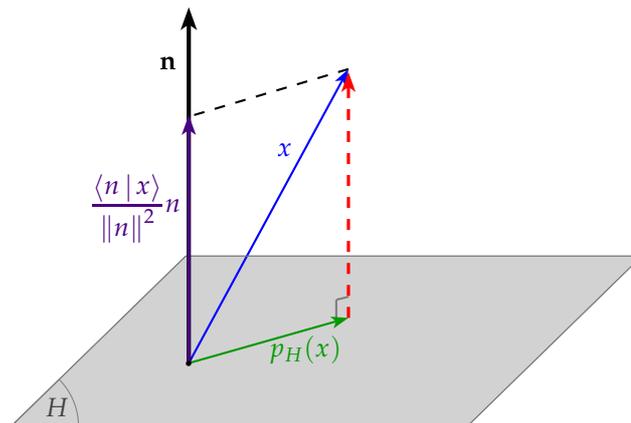
$$p_F(x) = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i.$$

Rem: Si l'on connaît seulement une base orthogonale (e_1, \dots, e_n) de F , on a, pour tout $x \in E$:

$$p_F(x) = \sum_{i=1}^n \frac{\langle e_i | x \rangle}{\|e_i\|^2} e_i.$$

Rem: Dans le cas particulier où H est un hyperplan, et si n est un vecteur orthogonal à H , la formule précédente donne le projeté orthogonal de x sur la droite $\mathbb{K}.n$: $p_{H^\perp}(x) = \frac{\langle n | x \rangle}{\|n\|^2} n$ d'où :

$$p_H(x) = x - \frac{\langle n | x \rangle}{\|n\|^2} n.$$



Exercices

1. Dans \mathbb{R}^3 muni de sa structure euclidienne canonique, déterminer la matrice dans la base canonique de la projection orthogonale sur le plan P d'équation : $x + y + z = 0$.

Solution:

Soit p la projection orthogonale sur le plan P et $q = \text{Id}_{\mathbb{R}^3} - p$ celle sur la droite D orthogonale à P . D a pour base $n = (1, 1, 1)$.
 Soit $u = (x, y, z) \in \mathbb{R}^3$ et $q(u) = (x', y', z')$ son image par q . Trouver la matrice de q revient à trouver son expression analytique, c'est-à-dire à exprimer x', y' et z' en fonction de x, y et z .

D'après les formules ci-dessus :

$$q(u) = \frac{\langle n | u \rangle}{\|n\|^2} n = \frac{x+y+z}{3} n$$

donc on a

$$\begin{cases} x' = \frac{x+y+z}{3} \\ y' = \frac{x+y+z}{3} \\ z' = \frac{x+y+z}{3} \end{cases}$$

et par suite la matrice de q est : $M(q) = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, puis celle de p est $M(p) = I_3 - M(q) = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$.

2. Dans \mathbb{R}^4 muni de sa structure euclidienne canonique, déterminer la matrice dans la base canonique de la symétrie orthogonale par rapport au sous-espace vectoriel F donné par les équations :

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0 \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 = 0 \end{cases}$$

 **Solution:**

- On remarque déjà que F est bien un sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^4 (intersection d'hyperplans), et que c'est un plan (car le système d'équations est de rang 2, voir cours sur les formes linéaires).
- Si s est la symétrie orthogonale par rapport au plan F , on a $s = 2p - \text{Id}_{\mathbb{R}^4}$ où p est la projection orthogonale sur F . Il suffit donc de trouver la matrice de p .

En soustrayant les deux lignes, on trouve que le système définissant F est équivalent à $\begin{cases} x_1 = x_3 + 2x_4 \\ x_2 = -2x_3 - 3x_4 \end{cases}$. En choisissant

$(x_3, x_4) = (1, 0)$ on trouve qu'un vecteur de F est $u_1 = (1, -2, 1, 0)$. Pour trouver une base orthogonale de F il reste à trouver un vecteur $u_2 = (x_1, x_2, x_3, x_4)$ de F qui est de plus orthogonal à u_1 donc qui vérifie les deux équations précédentes ainsi que l'équation $x_1 - 2x_2 + x_3 = 0$. Cela conduit à $6x_3 + 8x_4 = 0$. En prenant $x_4 = 3$ et $x_3 = -4$ on obtient $u_2 = (2, -1, -4, 3)$.

On a ainsi trouvé une base orthogonale du plan F . Si $x = (x_1, x_2, x_3, x_4)$ est un vecteur quelconque de \mathbb{R}^4 et si l'on note $p(x) = (x'_1, x'_2, x'_3, x'_4)$, les formules précédentes donnent :

$$\begin{aligned} p(x) &= \frac{\langle u_1 | x \rangle}{\|u_1\|^2} u_1 + \frac{\langle u_2 | x \rangle}{\|u_2\|^2} u_2 = \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} u_1 + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} u_2 \\ &= \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} (1, -2, 1, 0) + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} (2, -1, -4, 3). \end{aligned}$$

On en tire les coordonnées de $p(x)$:

$$\begin{cases} x'_1 = \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} \cdot 1 + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} \cdot 2 & = \frac{9x_1 - 12x_2 - 3x_3 + 6x_4}{30} \\ x'_2 = \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} \cdot (-2) + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} \cdot (-1) & = \frac{-12x_1 + 21x_2 - 6x_3 - 3x_4}{30} \\ x'_3 = \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} \cdot 1 + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} \cdot (-4) & = \frac{-3x_1 - 6x_2 + 21x_3 - 12x_4}{30} \\ x'_4 = \frac{x_1 - 2x_2 + x_3}{6} \cdot 0 + \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{30} \cdot 3 & = \frac{2x_1 - x_2 - 4x_3 + 3x_4}{10} \end{cases}$$

d'où la matrice de p :

$$M(p) = \frac{1}{10} \begin{pmatrix} 3 & -4 & -1 & 2 \\ -4 & 7 & -2 & -1 \\ -1 & -2 & 7 & -4 \\ 2 & -1 & -4 & 3 \end{pmatrix}$$

et enfin celle de s :

$$M(s) = 2M(p) - I_4 = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -2 & -4 & -1 & 2 \\ -4 & 2 & -2 & -1 \\ -1 & -2 & 2 & -4 \\ 2 & -1 & -4 & -2 \end{pmatrix}.$$

III.3. Distance à un sous-espace vectoriel

Déf 13:



Soit E un espace préhilbertien réel.

On appelle distance entre deux vecteurs x et y de E le réel

$$d(x, y) = \|x - y\|.$$

Déf 14:

Soit A une partie non vide d'un espace préhilbertien E .
 si x est un vecteur de E , on appelle distance de x à A le réel :

$$d(x, A) = \inf \{d(x, a) , a \in A\} = \inf \{\|x - a\| , a \in A\}$$

(cette borne inférieure existe bien car c'est celle d'une partie non vide et minorée (par 0) de \mathbb{R}).

Dans le cas où A est un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien, on a le résultat suivant :

Théorème 9:

Soit F est un sous-espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien E .
 Pour tout $x \in E$ il existe un et un seul vecteur $y \in F$ tel que

$$d(x, F) = d(x, y) .$$

Ce vecteur y est le projeté orthogonal de x sur F .

Démonstration:

- Déjà, cela a bien un sens de parler de la projection orthogonale p_F sur F : puisque F est de dimension finie, F et F^\perp sont supplémentaires.
- Soit z un vecteur quelconque de F . Puisque $x - p_F(x)$ appartient à F^\perp (par définition de p_F) et que $p_F(x) - z$ appartient à F (car F sous-espace vectoriel), ces deux vecteurs sont orthogonaux donc d'après la relation de Pythagore :

$$\|x - z\|^2 = \|x - p_F(x)\|^2 + \|p_F(x) - z\|^2 \quad (*)$$

On en déduit :

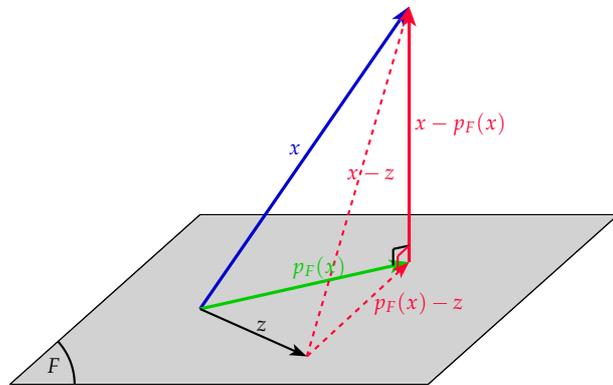
$$\forall z \in F, \|x - z\| \geq \|x - p_F(x)\|$$

donc

$$\|x - p_F(x)\| \leq \inf\{\|x - z\| , z \in F\} = d(x, F) .$$

Mais comme $p_F(x)$ est aussi élément de F , cela implique $\|x - p_F(x)\| = \inf\{\|x - z\| , z \in F\} = d(x, F)$.

- **Unicité** : S'il existe $z \in F$ tel que $d(x, z) = d(x, F) = \|x - p_F(x)\|$, alors la relation (*) implique $\|p_F(x) - z\|^2 = 0$ d'où $z = p_F(x)$.



Remarques

1. En reprenant les mêmes notations, si (e_1, \dots, e_n) est une base orthonormée de F , on sait que

$$p_F(x) = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i .$$

On a donc $\|p_F(x)\|^2 = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle^2$ puis, d'après la relation de Pythagore (les vecteurs $x - p_F(x)$ et $p_F(x)$ étant orthogonaux),

$$\|x - p_F(x)\|^2 = \|x\|^2 - \|p_F(x)\|^2 ,$$

ce qui donne la formule :

$$d(x, F)^2 = \|x\|^2 - \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle^2 .$$

2. Dans le cas particulier où F est un hyperplan H , et si n est un vecteur orthogonal à H , on a vu que

le projeté orthogonal de x sur la droite $\mathbb{K}.n$ est : $p_{H^\perp}(x) = \frac{\langle n | x \rangle}{\|n\|^2} n$ d'où :

$$d(x, H) = \|x - p_H(x)\| = \|p_{H^\perp}(x)\| = \frac{|\langle n | x \rangle|}{\|n\|} .$$

(voir figure page 10).

Exercices

1. Dans \mathbb{R}^4 muni de sa structure euclidienne canonique, soit le vecteur $u = (1, 1, 1, 3)$ et P le plan dont un système d'équations est :
$$\begin{cases} x + y + z + t = 0 \\ x - y + z - t = 0 \end{cases}$$

Déterminer la distance de u à P .

 **Solution:**

Le système d'équations définissant P est équivalent à $\begin{cases} x + z = 0 \\ y + t = 0 \end{cases}$ donc facilement, une base orthonormée de P est formée des vecteurs $e_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}(-1, 0, -1, 0)$ et $e_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}(0, 1, 0, -1)$.
Inutile ici de chercher la matrice de la projection orthogonale sur P ; on se contente d'appliquer bêtement la formule précédente :

$$d(u, P) = \sqrt{\|u\|^2 - \langle e_1 | u \rangle^2 - \langle e_2 | u \rangle^2} = \sqrt{12 - 1 - 1} = \sqrt{10}.$$

2. Déterminer $(a, b, c) \in \mathbb{R}^3$ tels que $\int_0^1 x^2(\ln x - ax^2 - bx - c)^2 dx$ soit minimum, et calculer la valeur de ce minimum.

 **Solution:**

On se place dans l'espace vectoriel $E = \mathcal{C}([0;1], \mathbb{R})$, muni du produit scalaire usuel défini par :

$$\forall (f, g) \in E^2, \langle f | g \rangle = \int_0^1 f(x)g(x) dx.$$

Notons f l'application : $x \in]0;1] \mapsto x \ln x$, prolongée par continuité en 0 en posant $f(0) = 0$, et $f_{a,b,c}$ l'application : $x \in [0;1] \mapsto ax^3 + bx^2 + cx$.

Alors $\int_0^1 x^2(\ln x - ax^2 - bx - c)^2 dx = \|f - f_{a,b,c}\|^2$. Le minimum cherché est donc la distance au carré de la fonction f au sous-espace vectoriel F des fonctions de la forme $x \mapsto ax^3 + bx^2 + cx$ (c'est bien un sous-espace vectoriel de E de dimension finie, car engendré par les trois fonctions $x \mapsto x^k$ pour $k \in \{1, 2, 3\}$). D'après le théorème 9, ce minimum existe et est atteint lorsque $f_{a,b,c}$ est le projeté orthogonal de la fonction f sur F .

Il ne reste plus qu'à chercher ce projeté. Nous n'allons pas ici utiliser la formule du cours, qui exige de connaître une base orthonormée de F . Il est plus rapide de revenir à la définition de la projection orthogonale, c'est-à-dire d'écrire que $f - f_{a,b,c}$ est orthogonal à F , donc orthogonal aux trois fonctions $x \mapsto x^k$ pour $k \in \{1, 2, 3\}$. Cela conduit aux équations :

$$\int_0^1 (x \ln x - ax^3 - bx^2 - cx)x^3 dx = \int_0^1 (x \ln x - ax^3 - bx^2 - cx)x^2 dx = \int_0^1 (x \ln x - ax^3 - bx^2 - cx)x dx = 0.$$

On calcule d'abord, en intégrant par parties et par une récurrence simple :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \int_0^1 x^k \ln x dx = -\frac{1}{(k+1)^2}.$$

Le système des trois équations précédentes s'écrit alors :

$$\frac{a}{7} + \frac{b}{6} + \frac{c}{5} = -\frac{1}{25}, \quad \frac{a}{6} + \frac{b}{5} + \frac{c}{4} = -\frac{1}{16}, \quad \frac{a}{5} + \frac{b}{4} + \frac{c}{3} = -\frac{1}{9}.$$

On trouve après quelques calculs : $a = -\frac{7}{4}, b = 4, c = -\frac{137}{60}$.

Le minimum cherché vaut alors δ^2 où

$$\begin{aligned} \delta^2 &= \|f - f_{a,b,c}\|^2 = \langle f - f_{a,b,c} | f - f_{a,b,c} \rangle \underset{\text{astuce!}}{=} \langle f | f - f_{a,b,c} \rangle \text{ (car } f - f_{a,b,c} \in F^\perp \text{ donc est } \perp \text{ à } f_{a,b,c}\text{)} \\ &= \int_0^1 x \ln x (x \ln x - ax^3 - bx^2 + cx) dx = \int_0^1 x^2 (\ln x)^2 dx - a \int_0^1 x^4 \ln x dx - b \int_0^1 x^3 \ln x dx - c \int_0^1 x^2 \ln x dx \\ &= \frac{2}{27} + \frac{a}{25} + \frac{b}{16} + \frac{c}{9} = \frac{1}{2700}. \end{aligned}$$

III.4. Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

Nous venons de voir dans le paragraphe précédent qu'il est important de pouvoir connaître une base orthonormée d'un espace euclidien. Le théorème ci-dessous en fournit un procédé de construction.

Théorème 10: Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

Soit E un espace préhilbertien et $(a_k)_{k \in I}$ une famille libre de vecteurs de E , où I désigne \mathbb{N} ou un intervalle d'entiers de la forme $\llbracket 1; n \rrbracket$ avec $n \in \mathbb{N}^*$.

Alors il existe une et une seule famille orthonormée $(e_k)_{k \in I}$ telle que :

- Pour tout $k \in I$, $\text{Vect}\{e_1, \dots, e_k\} = \text{Vect}\{a_1, \dots, a_k\}$;
- $\forall k \in I, \langle e_k | a_k \rangle > 0$ (cette condition assure l'unicité).

Démonstration:

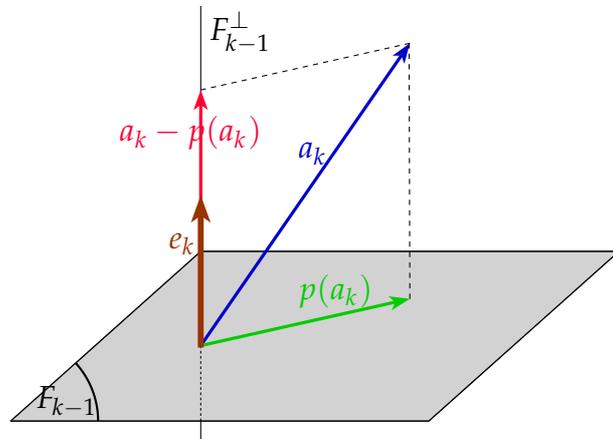
On construit la suite $(e_k)_{k \in I}$ par récurrence sur k . Pour cela, on notera pour $k \in I, F_k = \text{Vect}\{a_1, \dots, a_k\}$. On remarque que, puisque la famille (a_k) est libre, on a $\dim F_k = k$.

- La propriété est trivialement réalisée pour $k = 1$: e_1 est nécessairement égal à $\frac{a_1}{\|a_1\|}$ (ce qui est possible car $a_1 \neq 0$).
- Supposons construits e_1, \dots, e_{k-1} , famille orthonormée vérifiant les conditions du théorème jusqu'au rang $k-1$.
 - La condition « $\{e_1, \dots, e_k\}$ est une famille orthogonale » est équivalente à e_k orthogonal à e_1, \dots, e_{k-1} puisque l'on sait déjà $\{e_1, \dots, e_{k-1}\}$ orthonormée, c'est-à-dire à $e_k \in F_{k-1}^\perp$.
 - La condition « $\text{Vect}\{e_1, \dots, e_k\} = \text{Vect}\{a_1, \dots, a_k\} = F_k$ » est équivalente à $e_k \in F_k$ puisque l'on sait déjà que $\text{Vect}\{e_1, \dots, e_{k-1}\} = \text{Vect}\{a_1, \dots, a_{k-1}\}$.

e_k appartient donc à l'orthogonal de F_{k-1} dans F_k ; cet orthogonal est une droite, celle de base le vecteur $a_k - p(a_k)$, où $p(a_k)$ est le projeté orthogonal de a_k sur F_{k-1} . (e_1, \dots, e_{k-1}) étant une base orthonormée de F_{k-1} , la formule du théorème 8 donne

$$p(a_k) = \sum_{i=1}^{k-1} \langle e_i | a_k \rangle e_i.$$

En notant $b_k = a_k - p(a_k) = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \langle e_i | a_k \rangle e_i$, on doit donc avoir e_k colinéaire à b_k .



- La condition « e_k unitaire » conduit ensuite à $e_k = \varepsilon \frac{b_k}{\|b_k\|}$ avec $\varepsilon = \pm 1$ (le vecteur b_k ne peut pas être nul, sinon on aurait $a_k = p(a_k) \in F_{k-1}$ ce qui est impossible puisque la famille (a_1, \dots, a_k) est libre).
- Enfin, la condition $\langle e_k | a_k \rangle > 0$ permet de choisir ε , c'est-à-dire détermine e_k de façon unique. En effet, $\langle e_k | a_k \rangle = \langle e_k | a_k - p(a_k) \rangle + \underbrace{\langle e_k | p(a_k) \rangle}_{=0} = \langle e_k | b_k \rangle = \varepsilon \|b_k\|$, donc il faut $\varepsilon = +1$.

Remarques

1. Les formules $b_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \langle e_i | a_k \rangle e_i$ puis $e_k = \frac{b_k}{\|b_k\|}$, qui permettent de construire la famille orthonormée (e_k) de proche en proche à partir des a_k , sont à retenir (mais il est tout aussi facile de retenir la façon dont elles ont été obtenues...)
2. Si l'on veut seulement construire une famille orthogonale à partir des a_k , il suffit de ne pas normer les b_k à la fin du calcul, donc d'utiliser la formule

$$e_k = a_k - \sum_{i=1}^{k-1} \frac{\langle e_i | a_k \rangle}{\|e_i\|^2} e_i.$$

3. Si E est un espace euclidien, $\mathcal{B} = (a_1, \dots, a_n)$ une base de E et si $\mathcal{B}' = (e_1, \dots, e_n)$ est la base orthonormée de E obtenue par le procédé de Schmidt, la matrice de passage de la base \mathcal{B} à la base \mathcal{B}' est triangulaire supérieure à éléments diagonaux positifs. En effet :
 - pour tout $k \in \llbracket 1; n \rrbracket$ on a $\text{Vect}(a_1, \dots, a_k) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_k)$ donc la matrice est triangulaire supérieure ;
 - si l'on considère la matrice inverse, c'est-à-dire la matrice de passage $P_{\mathcal{B}' \mathcal{B}}$, le i -ème coefficient diagonal est la i -ème coordonnée de a_i sur e_i , donc est égal à $\langle a_i | e_i \rangle$ puisque la base (e_i) est orthonormée, et ce coefficient est positif par construction. Les coefficients diagonaux de la matrice inverse sont donc aussi positifs.

Exercice On munit $\mathbb{R}_3[X]$ du produit scalaire défini par :

$$\forall P, Q \in \mathbb{R}_3[X], \langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t) dt.$$

Déterminer la base orthonormée obtenue à partir de la base canonique par le procédé de Schmidt.

 **Solution:**

Notons (a_0, a_1, a_2, a_3) la base canonique de $\mathbb{R}_3[X]$: $a_k = X^k$. On déroule alors les calculs, pour déterminer d'abord une base orthogonale (e_0, e_1, e_2, e_3) .

- On prend $e_0 = a_0 = 1$;

- puis $e_1 = a_1 - \frac{\langle e_0 | a_1 \rangle}{\|e_0\|^2} e_0$. Or $\langle e_0 | a_1 \rangle = \int_{-1}^1 e_0(t)a_1(t) dt = \int_{-1}^1 t dt = 0$, donc $e_1 = a_1 = X$.

- puis $e_2 = a_2 - \frac{\langle e_0 | a_2 \rangle}{\|e_0\|^2} e_0 - \frac{\langle e_1 | a_2 \rangle}{\|e_1\|^2} e_1$. Or $\langle e_1 | a_2 \rangle = \langle a_1 | a_2 \rangle = \int_{-1}^1 t^3 dt = 0$ et $\langle e_0 | a_2 \rangle = \int_{-1}^1 t^2 dt = \frac{2}{3}$ et $\|e_0\|^2 = 2$ donc $e_2 = X^2 - \frac{1}{3}$.

- enfin, $e_3 = a_3 - \frac{\langle e_0 | a_3 \rangle}{\|e_0\|^2} e_0 - \frac{\langle e_1 | a_3 \rangle}{\|e_1\|^2} e_1 - \frac{\langle e_2 | a_3 \rangle}{\|e_2\|^2} e_2$. On a $\langle e_0 | a_3 \rangle = \langle e_2 | a_3 \rangle = 0$ (intégrale d'une fonction impaire sur $[-1; 1]$), et $\langle e_1 | a_3 \rangle = \int_{-1}^1 t^4 dt = \frac{2}{5}$ et $\|e_1\|^2 = \int_{-1}^1 t^2 dt = \frac{2}{3}$, donc $e_3 = X^3 - \frac{3}{5}X$.

- Il reste à normer la base orthogonale obtenue. Or $\|e_0\| = \sqrt{2}$, $\|e_1\| = \sqrt{\frac{2}{3}}$, $\|e_2\| = \sqrt{\int_{-1}^1 (t^2 - \frac{1}{3})^2 dt} = \frac{2}{3}\sqrt{\frac{2}{5}}$ et $\|e_3\| = \sqrt{\int_{-1}^1 (t^3 - \frac{3}{5}t)^2 dt} = \frac{2}{5}\sqrt{\frac{7}{5}}$, et l'on a finalement la base orthonormée :

$$\frac{\sqrt{2}}{2}, \quad \sqrt{\frac{3}{2}}X, \quad \frac{3}{2}\sqrt{\frac{5}{2}}\left(X^2 - \frac{1}{3}\right), \quad \frac{5}{2}\sqrt{\frac{7}{2}}\left(X^3 - \frac{3}{5}X\right).$$

III.5. Représentation des formes linéaires d'un espace euclidien

Théorème 11:

Soit φ une forme linéaire sur un espace vectoriel euclidien E ;
Alors il existe un et un seul vecteur $a \in E$ tel que

$$\forall x \in E, \varphi(x) = \langle a | x \rangle.$$

 **Démonstration:**

Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E . Alors pour tout $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ dans E on a

$$\varphi(x) = \sum_{i=1}^n x_i \varphi(e_i) = \sum_{i=1}^n a_i x_i = \langle a | x \rangle$$

où a est le vecteur de coordonnées $a_i = \varphi(e_i)$ dans \mathcal{B} (il s'agit de l'expression analytique de la forme linéaire φ).

Cela prouve l'existence de a . Enfin, a est unique car si l'on a $\langle a | x \rangle = \langle b | x \rangle$ pour tout $x \in E$, alors $a - b \in E^\perp$ donc $a = b$.

Rem: Lorsque φ est non nulle, son noyau $\text{Ker } \varphi$ est un hyperplan H . D'après le théorème précédent, il existe donc $a \in E$ tel que

$$H = \{x \in E \text{ tq } \langle a | x \rangle = 0\} = \{a\}^\perp.$$

$\mathbb{R}.a$ est la droite orthogonale à H ; ses vecteurs sont les vecteurs normaux à H .