

Espaces préhilbertiens réels

Antoine MOTEAU antoine.moteau@wanadoo.fr

Table des matières

1	Produit scalaire dans un \mathbb{R} ev \mathbb{E}	2
1.1	Formes bilinéaires symétriques sur un \mathbb{R} ev	2
1.2	Produit scalaire, espaces préhilbertiens	2
1.3	Exemples de produits scalaires et de préhilbertiens	2
2	Inégalités	4
2.1	Inégalité de Cauchy-Schwarz	4
2.2	Inégalité de Minkowsky (ou inégalité triangulaire)	4
2.3	EXERCICES (exemples classiques)	5
3	Norme associée au produit scalaire d'un \mathbb{R} ev	5
3.1	Définition	5
3.2	Inégalités de Cauchy-Schwarz et de Minkowski (autre écriture)	5
3.3	Expression du produit scalaire en fonction de la norme associée	5
4	Orthogonalité	6
4.1	Orthogonalité de deux vecteurs	6
4.2	Sous-espaces vectoriels orthogonaux	6
4.3	Orthogonal d'un sous-espace vectoriel	6
4.4	Famille orthogonale, Famille orthonormale	7
4.5	Expression d'une combinaison linéaire d'une famille orthogonale	7
5	Procédé d'orthonormalisation de Schmidt	8
5.1	Théorème	8
5.2	Algorithme de Schmidt : construction d'une famille orthonormale	9
5.3	Exemples	9
6	Projection orthogonale sur un sous-espace de dimension finie	10
6.1	Projection orthogonale, distance et meilleure approximation	10
6.2	Exemples (exercices)	10

Espaces Préhilbertiens réels.

Les espaces vectoriels sur le corps \mathbb{R} , considérés ici, ne sont pas nécessairement de dimension finie.

1 Produit scalaire dans un \mathbb{R} ev \mathbb{E}

1.1 Formes bilinéaires symétriques sur un \mathbb{R} ev

Définition 1.1.1.

Une forme bilinéaire symétrique sur le \mathbb{R} ev \mathbb{E} est une application ϕ de $\mathbb{E} \times \mathbb{E}$ vers \mathbb{R} vérifiant les propriétés :

$$\begin{cases} \forall u, v, w \in \mathbb{E}, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \phi(u, \lambda v + w) = \lambda \phi(u, v) + \phi(u, w) & \text{linéarité à droite} \\ \forall (u, v) \in \mathbb{E}^2, \phi(v, u) = \phi(u, v) & \text{propriété de symétrie} \end{cases}$$

On en déduit immédiatement la propriété de linéarité à gauche :

$$\forall u, v, w \in \mathbb{E}, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \phi(\lambda u + w, v) = \lambda \phi(u, v) + \phi(w, v)$$

1.2 Produit scalaire, espaces préhilbertiens

Définition 1.2.1.

On appelle produit scalaire sur le \mathbb{R} ev \mathbb{E} , toute forme bilinéaire symétrique qui est "définie" et positive :

$$\begin{cases} \forall u \in \mathbb{E}, \phi(u, u) \geq 0 & \text{(positive)} \\ \forall u \in \mathbb{E}, \phi(u, u) = 0 \implies u = 0 & \text{("définie", avec un sens très particulier, ici, pour ce mot)} \end{cases}$$

Définition 1.2.2.

Lorsque ϕ est un produit scalaire sur le \mathbb{R} espace vectoriel E , le couple (\mathbb{E}, ϕ) est un espace préhilbertien réel.

1.3 Exemples de produits scalaires et de préhilbertiens

1. Dans l'espace vectoriel $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ des matrices carrées d'ordre n , à coefficients réels, muni de ses opérations $(+, \cdot)$, usuelles, le produit scalaire usuel ϕ est défini par :

$$\phi(A, B) = \text{tr}({}^t A \times B)$$

- Symétrique : d'après les propriétés $\text{tr}({}^t M) = \text{tr}(M)$ et ${}^t(UV) = {}^tV {}^tU$.
- Bilinéaire : d'après la linéarité de la transposition, de la trace et la bilinéarité du produit.
- Positive : Si $A = (a_{i,j})_{i,j=1\dots n}$, alors $\phi(A, A) = \text{tr}({}^t A \times A) = \dots = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j}^2 \geq 0$
- Définie : Si $A = (a_{i,j})_{i,j=1\dots n}$, alors $\phi(A, A) = \text{tr}({}^t A \times A) = \dots = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j}^2$.

Lorsque $\phi(A, A) = 0$, tous les $a_{i,j}$ sont nuls et $A = (0)$.

Remarque. Le plus souvent

- les caractères "symétrique", "bilinéaire" sont faciles à prouver (ils résultent de propriétés générales),
- les caractères "positif" et surtout "défini" sont plus délicats à prouver.

2. Dans $\mathbb{R}^2, \mathbb{R}^3, \dots, \mathbb{R}^n$, muni de la base canonique, en notant $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ et $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$,

- le produit scalaire canonique (usuel) est défini par : $\phi(x, y) = \sum_{k=1}^n x_k y_k$
- ψ , défini par : $\psi(x, y) = \sum_{k=1}^n (k+1) x_k y_k$ est aussi un PS sur \mathbb{R}^n
- Cependant ψ' défini par : $\psi'(x, y) = \sum_{k=1}^n (k-1) x_k y_k$ n'est pas un PS sur \mathbb{R}^n . Pourquoi ?

3. Dans $\mathbb{R}_n[X]$, en considérant $n+1$ réels distincts fixés $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$,

- ϕ , définie par : $\phi(P, Q) = \sum_{k=0}^n P(a_k) Q(a_k)$, est un produit scalaire.
- ψ , définie par : $\psi(P, Q) = \sum_{k=0}^{n-1} P(a_k) Q(a_k)$, n'est pas un produit scalaire. Pourquoi ?

4. Dans $\mathbb{E} = \mathcal{C}^0([a, b], \mathbb{R})$ (avec $-\infty < a < b < +\infty$).

- l'application ϕ , définie par : $\phi(f, g) = \int_a^b f(t) g(t) dt$, est un produit scalaire,
 - Symétrique : d'après la commutativité du produit.
 - Bilinéaire : d'après la linéarité de l'intégrale et la bilinéarité du produit.
 - Positive : d'après le théorème sur l'intégrale d'une fonction positive.
 - Définie : d'après le théorème de "l'intégrale nulle" (fonction continue et positive d'intégrale nulle).
- l'application ψ , définie par : $\psi(f, g) = \int_a^b |t|^2 f(t) g(t) dt$ est un produit scalaire.
- Cependant ψ' , défini par $\psi'(f, g) = \int_{-1}^1 t f(t) g(t) dt$, n'est pas un PS sur $\mathcal{C}^0([-1, 1], \mathbb{R})$. Pourquoi ?

5. Dans l'espace de Dirichlet, $\mathcal{C}_T(\mathbb{R})$, des applications de \mathbb{R} vers \mathbb{R} , T -périodiques, continues par morceaux et égales à leurs régularisées, le produit scalaire usuel ϕ est défini par :

$$\phi(f, g) = \frac{1}{T} \int_a^{a+T} f(t) g(t) dt$$

(Revoir le cours sur les séries de FOURIER et en particulier le **théorème de Parseval**).

6. Les sous-espaces d'un préhilbertien sont des préhilbertiens (pour la restriction du produit scalaire).

2 Inégalités

2.1 Inégalité de Cauchy-Schwarz

Théorème 2.1.1. (Inégalité de Cauchy-Schwarz)

Soit \mathbb{E} un \mathbb{R} ev et ϕ un produit scalaire sur \mathbb{E}

$$\forall (u, v) \in \mathbb{E}^2, |\phi(u, v)|^2 \leq \phi(u, u) \phi(v, v)$$

Cas d'égalité : $\forall (u, v) \in \mathbb{E}^2, |\phi(u, v)|^2 = \phi(u, u) \phi(v, v) \iff (u, v) \text{ est liée}$

Remarques.

1. L'inégalité de Cauchy-Schwarz est vraie même si ϕ est bilinéaire symétrique positive non "définie"
2. Le cas d'égalité IMPOSE que ϕ soit "définie"

Preuve. démonstration de l'inégalité de Cauchy-Schwarz, pour $(u, v) \in \mathbb{E}^2$:

$$\forall r \in \mathbb{R}, 0 \leq \phi(u + r v, u + r v) = r^2 \phi(v, v) + 2r \phi(u, v) + \phi(u, u) = H(r)$$

1. Inégalité :

- si $\phi(v, v) \neq 0$, alors $H(r)$ est un trinôme du second degré en r , à coefficients réels, qui ne change pas de signe lorsque r décrit \mathbb{R} . Son discriminant $\Delta = 4 |\phi(u, v)|^2 - 4 \phi(v, v) \phi(u, u)$ ne peut être que négatif ou nul, d'où le résultat.
- si $\phi(v, v) = 0$, alors $v = 0$ et $\phi(u, v) = 0$ et on a le résultat, avec égalité.

2. Cas d'égalité,

- si $\phi(v, v) = 0$ alors $v = 0$ et (u, v) est liée
- si $\phi(v, v) \neq 0$, $H(r)$ est un trinôme de degré 2 en r , de discriminant nul, qui possède une racine réelle double a . En prenant $r = a$, $\phi(u + a v, u + a v) = 0$ d'où $u + a v = 0$, ce qui prouve la dépendance de u et v .

réciroquement, si u et v sont liés, on a $\begin{cases} u = \lambda v \\ \text{ou} \\ v = \lambda u \end{cases}$ et, dans les deux cas, on obtient l'égalité.

2.2 Inégalité de Minkowsky (ou inégalité triangulaire)

Théorème 2.2.1. Inégalité de Minkowsky

Soit E un \mathbb{R} ev et ϕ un produit scalaire sur E

$$\forall (u, v) \in E^2, \sqrt{\phi(u + v, u + v)} \leq \sqrt{\phi(u, u)} + \sqrt{\phi(v, v)}$$

Preuve. démonstration de l'inégalité de MinKowski, par développement de $\phi(u + v, u + v)$:

$$\begin{aligned} 0 \leq \phi(u + v, u + v) &= \phi(u, u) + \phi(u, v) + \phi(v, u) + \phi(v, v) \\ &= \phi(u, u) + \phi(u, v) + \phi(u, v) + \phi(v, v) \\ &= \phi(u, u) + 2\phi(u, v) + \phi(v, v) \\ &= \left(\sqrt{\phi(u, u)} + \sqrt{\phi(v, v)}\right)^2 + 2\left(\phi(u, v) - \sqrt{\phi(u, u)}\sqrt{\phi(v, v)}\right) \end{aligned}$$

Or, d'après l'inégalité de Cauchy-Schwarz, $|\phi(u, v)| \leq \sqrt{\phi(u, u)}\sqrt{\phi(v, v)}$ et on en déduit que $0 \leq \phi(u + v, u + v) \leq \left(\sqrt{\phi(u, u)} + \sqrt{\phi(v, v)}\right)^2$, d'où le résultat.

2.3 EXERCICES (exemples classiques)

- Soit S_2 l'ensemble des suites $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de réels (ou applications $f : n \mapsto f(n) = f_n$, de \mathbb{N} vers \mathbb{R}), telles que la série $\sum_{n=0}^{+\infty} |f_n|^2$ converge.
 - Montrer que S_2 est un sous-espace vectoriel de $\mathcal{F}(\mathbb{N}, \mathbb{R})$ (pour ses lois usuelles).
indication : travailler d'abord sur les sommes partielles d'ordre N .
 - Montrer que $\phi : \begin{cases} S_2 \times S_2 & \longrightarrow \mathbb{R} \\ (f, g) & \longmapsto \phi(f, g) = \sum_{n=0}^{+\infty} f(n) g(n) \end{cases}$ est un produit scalaire sur S_2 .
- Soit L_2 l'ensemble des applications définies, continues sur $[0, +\infty[$, telles que l'intégrale $\int_0^{+\infty} |f(t)|^2 dt$ converge.
 - Montrer que L_2 est un sous-espace vectoriel de $\mathcal{F}([0, +\infty[, \mathbb{R})$ (pour ses lois usuelles).
indication : travailler d'abord sur les intégrales de 0 à X .
 - Montrer que $\phi : \begin{cases} L_2 \times L_2 & \longrightarrow \mathbb{R} \\ (f, g) & \longmapsto \phi(f, g) = \int_0^{+\infty} f(t) g(t) dt \end{cases}$ est un produit scalaire sur L_2 .

3 Norme associée au produit scalaire d'un \mathbb{R} ev

3.1 Définition

Définition 3.1.1.

Soit E un \mathbb{R} ev et ψ un produit scalaire sur E .

L'application $\| \cdot \|_\phi : E \longrightarrow \mathbb{R}$ est une norme sur E .
 $u \longmapsto \|u\|_\phi = \sqrt{\phi(u, u)}$

$\| \cdot \|_\phi$ est la norme préhilbertienne associée au produit scalaire ϕ .

Preuve. Il faut montrer que $\| \cdot \|_\phi$ possède les **quatre** propriétés des normes, qui sont :

$$\begin{cases} \forall u \in E, \|u\| \geq 0 \\ \forall u \in E, \|u\| = 0 \Rightarrow u = 0 \\ \forall u \in E, \forall \lambda \in \mathbb{K}, \|\lambda u\| = |\lambda| \|u\| \\ \forall u, v \in E, \|u + v\| \leq \|u\| + \|v\| \end{cases}$$

3.2 Inégalités de Cauchy-Schwarz et de Minkowski (autre écriture)

$$\forall u, v \in E, \left| \phi(u, v) \right| \leq \|u\|_\phi \|v\|_\phi$$

$$\forall u, v \in E, \|u + v\|_\phi \leq \|u\|_\phi + \|v\|_\phi$$

3.3 Expression du produit scalaire en fonction de la norme associée

Théorème 3.3.1. (relations de polarisation)

Soit ϕ une forme bilinéaire symétrique positive sur le \mathbb{R} ev E .

Si $\| \cdot \|$ est l'application définie sur E par $\|u\| = \sqrt{\phi(u, u)}$, alors

$$\begin{cases} \phi(u, v) = \frac{1}{4} [\|u + v\|^2 - \|u - v\|^2] \\ \phi(u, v) = \frac{1}{2} [\|u + v\|^2 - \|u\|^2 - \|v\|^2] \end{cases} \quad \text{conséquence de } \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + 2\phi(u, v) + \|v\|^2$$

Preuve. Simple vérification. Remarque : le caractère "défini" n'est pas utile ici.

4 Orthogonalité

On se place dans un \mathbb{R} ev E , préhilbertien, de produit scalaire ϕ et on notera souvent $\langle u | v \rangle = \phi(u, v)$.

Remarque. Les autres notations courantes sont $\langle u, v \rangle$ ou $(u | v)$ ou $u \cdot v$, mais on évitera (u, v) qui peut prêter à confusion !

4.1 Orthogonalité de deux vecteurs

Définition 4.1.1.

Deux vecteurs u et v sont ϕ -orthogonaux si $\phi(u, v) = 0$.

On écrira $u \perp v$ lorsque u et v sont orthogonaux (au sens de ϕ).

Théorème 4.1.1. de PYTHAGORE

$$\forall u, v \in E, u \perp v \implies \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$$

Preuve. (immédiat)

Exemple 4.1.0.1. On se place dans $E = \mathbb{R}_3[X]$, muni du PS ϕ défini par $\phi(P, Q) = \int_{-1}^1 P(t) Q(t) dt$.

- Les polynômes X^2 et X^3 sont orthogonaux (pour ϕ) et on en déduit que

$$\|X^2 + X^3\|_\phi^2 = \|X^2\|_\phi^2 + \|X^3\|_\phi^2$$

- X^2 et X^3 ne sont pas orthogonaux pour le PS ψ défini par $\psi(P, Q) = \sum_{k=0}^3 P(k) Q(k)$.

4.2 Sous-espaces vectoriels orthogonaux

Définition 4.2.1.

Deux sous-espaces vectoriels de E , F_1 et F_2 , sont orthogonaux (pour ϕ) si et seulement si

$$\forall (u, v) \in F_1 \times F_2, \phi(u, v) = 0.$$

4.3 Orthogonal d'un sous-espace vectoriel

Théorème 4.3.1.

Soit F un sous-espace vectoriel de E et $F^\perp = \left\{ u \in E \mid \forall v \in F, \phi(u, v) = 0 \right\}$.

- F^\perp est un sous-espace vectoriel de E .
- F et F^\perp sont des sous-espaces vectoriels orthogonaux.
- $F \cap F^\perp = \{0\}$.

F^\perp (également noté F°) est le sous-espace orthogonal à F .

Preuve.

1. F^\perp est non vide ($0 \in F^\perp$), stable par $+$ et \cdot (multiplication externe)
2. par définition.
3. Si $u \in F \cap F^\perp$, alors $\phi(u, u) = 0$ d'où $u = 0$.

4.4 Famille orthogonale, Famille orthonormale

Définition 4.4.1.

Une famille non vide, finie ou infinie, de vecteurs de E est dite orthogonale si ses vecteurs sont $\left\{ \begin{array}{l} \text{tous non nuls} \\ \text{et} \\ \text{orthogonaux deux à deux.} \end{array} \right.$

Si, de plus, les vecteurs sont tous de norme 1, la famille est dite orthonormale.

Théorème 4.4.1.

Toute famille orthogonale est libre

Preuve. Soit $(\vec{e}_i)_{i \in I}$ une famille non vide de vecteurs de E , orthogonale.

Prenons une combinaison linéaire des éléments de cette famille, et supposons qu'elle est nulle.

Les vecteurs intervenant dans cette combinaison linéaire sont indicés par un sous-ensemble J , fini et non vide, de I , et on peut écrire cette combinaison linéaire nulle sous la forme : $\sum_{j \in J} \alpha_j \vec{e}_j = 0$.

$$\forall k \in J, \langle \vec{e}_k | \sum_{j \in J} \alpha_j \vec{e}_j \rangle = \sum_{j \in J} \alpha_j \langle \vec{e}_k | \vec{e}_j \rangle = \alpha_k \langle \vec{e}_k | \vec{e}_k \rangle \text{ or } \langle \vec{e}_k | \vec{e}_k \rangle \neq 0 \text{ puisque } \vec{e}_k \neq \vec{0}$$

On en déduit immédiatement que $\forall k \in J, \alpha_k = 0$.

Ainsi, toute combinaison linéaire nulle a fatalement ses coefficients nuls, ce qui prouve la liberté.

Exemple 4.4.0.2.

1. Dans \mathcal{C}_T , muni de son produit scalaire usuel, la famille $\left(t \mapsto \sin\left(n \frac{2\pi}{T} t\right) \right)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est orthogonale.
2. Dans \mathbb{R}^n , muni du produit scalaire canonique, la base canonique est orthonormale.
3. Dans $\mathbb{R}_n[X]$, avec $n+1$ réels distincts fixés $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$, on définit le produit scalaire ϕ :

$$\phi(P, Q) = \sum_{k=0}^n P(a_k) Q(a_k)$$

Pour $i = 0 \dots n$, le i -ième polynôme de Lagrange, relatif aux points $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$, est défini par :

$$L_i(X) = \frac{\prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq i}} (X - a_j)}{\prod_{\substack{0 \leq j \leq n \\ j \neq i}} (a_i - a_j)}$$

Les polynômes de Lagrange, relatifs aux points $a_0, a_1, a_2, \dots, a_n$, forment une famille ϕ -orthonormale :

on vérifie que $L_i(a_j) = \delta_{i,j}$ et on en déduit que $\phi(L_i, L_j) = \delta_{i,j}$ (rappel : $\delta_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \\ 0 & \text{si } i \neq j \end{cases}$).

4.5 Expression d'une combinaison linéaire d'une famille orthogonale

Soit $(\vec{e}_i)_{i \in I}$ une famille orthogonale et J une partie finie de I .

$$\forall \vec{u} \in \text{Vect}(\vec{e}_j, j \in J), \quad \vec{u} = \sum_{j \in J} \frac{\langle \vec{e}_j | \vec{u} \rangle}{\langle \vec{e}_j | \vec{e}_j \rangle} \vec{e}_j$$

Preuve. On prends $\vec{u} = \sum_{k \in J} u_k \vec{e}_k$. En utilisant la linéarité à droite, on a :

$$\forall j \in J, \langle \vec{e}_j | \vec{u} \rangle = \langle \vec{e}_j | \sum_{k \in J} u_k \vec{e}_k \rangle = \sum_{k \in J} u_k \langle \vec{e}_j | \vec{e}_k \rangle = u_j \langle \vec{e}_j | \vec{e}_j \rangle, \text{ d'où } u_j.$$

5 Procédé d'orthonormalisation de Schmidt

5.1 Théorème

Théorème 5.1.1. (d'orthonormalisation de Schmidt)

Soit $(E, < | >)$ un espace préhilbertien, non réduit à $\{0\}$.

Etant donné une famille libre $(\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_p)$ de p vecteurs de E , il existe une famille orthonormale $(\vec{f}_1, \vec{f}_2, \dots, \vec{f}_p)$ de p vecteurs de E telle que :

$$\forall q = 1 \dots p, \text{Vect}(\vec{f}_1, \dots, \vec{f}_q) = \text{Vect}(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_q)$$

Preuve. Par récurrence limitée sur $q \in \llbracket 1, p \rrbracket$

Soit l'hypothèse de récurrence $\mathcal{H}(q) : \left(q > p \text{ ou } \exists (f_1, \dots, f_q) \text{ avec } \begin{cases} (f_1, \dots, f_q) \text{ orthonormale} \\ \text{et} \\ \text{Vect}(f_1, \dots, f_q) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_q) \end{cases} \right)$

1. Pour $q = 1$, on prend $f_1 = \frac{e_1}{\|e_1\|}$ et $\mathcal{H}(1)$ est vraie.

2. Supposons la propriété vraie jusqu'à $q \geq 1$.

- Si $q + 1 > p$ alors $\mathcal{H}(q + 1)$ est vraie.
- Si $q + 1 \leq p$:

Soit (f_1, \dots, f_q) une famille orthonormale telle que $\text{Vect}(f_1, \dots, f_q) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_q)$.

$$\text{Soit un vecteur } z = e_{q+1} + \sum_{k=1}^q \alpha_k f_k.$$

- Comme $e_{q+1} \notin \text{Vect}(e_1, \dots, e_q) = \text{Vect}(f_1, \dots, f_q)$, z est indépendant de (f_1, \dots, f_q) et la famille (f_1, \dots, f_q, z) est une base de $\text{Vect}(f_1, \dots, f_q, z) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_q, e_{q+1})$.
- On cherche à déterminer les coefficients α_k pour que z soit orthogonal à chaque vecteur f_1, \dots, f_q :
Soit i compris entre 1 et q .

$$\begin{aligned} \langle f_i | z \rangle &= \langle f_i | \left(e_{q+1} + \sum_{k=1}^q \alpha_k f_k \right) \rangle = \langle f_i | e_{q+1} \rangle + \sum_{k=1}^q \alpha_k \langle f_i | f_k \rangle \\ &= \langle f_i | e_{q+1} \rangle + \alpha_i \quad \left(\text{la famille } (f_k)_{k=1 \dots q} \text{ étant orthonormale} \right) \end{aligned}$$

et en prenant $\alpha_i = - \langle f_i | e_{q+1} \rangle$, on aura $\langle f_i | z \rangle = 0$.

Ainsi, le vecteur $z = e_{q+1} - \sum_{k=1}^q \langle f_k | e_{q+1} \rangle f_k$ est non nul et orthogonal à chaque vecteur f_1, \dots, f_q .

- En posant $f_{q+1} = \frac{z}{\|z\|}$, la famille $(f_1, \dots, f_q, f_{q+1})$ est une famille orthonormale telle que $\text{Vect}(f_1, \dots, f_q, f_{q+1}) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_q, e_{q+1})$, ce qui prouve la propriété au rang $q + 1$.

3. **Résumé** : la propriété est vraie au rang 1 et, si elle est vraie au rang $q \geq 1$, alors elle est vraie au rang $q + 1$. On peut alors conclure qu'elle est vraie pour tout $q \geq 1$.

Théorème 5.1.2. (Conséquence directe du théorème précédent)

Tout espace préhilbertien, non réduit à $\{0\}$, de dimension finie, admet une base orthonormale.

5.2 Algorithme de Schmidt : construction d'une famille orthonormale

La démonstration du théorème de Schmidt fournit un procédé de construction d'une famille orthonormale, (f_1, \dots, f_p) , base du sous-espace engendré par une famille libre (e_1, \dots, e_p) :

$$\left\{ \begin{array}{l} \textbf{Initialisation : } f_1 = \frac{e_1}{\|e_1\|} \\ \textbf{Boucle : } \quad \text{Pour } q \text{ variant de } 2 \text{ à } p, \text{ faire : } \begin{cases} z \leftarrow e_q - \sum_{k=1}^{q-1} \langle f_k | e_q \rangle f_k \\ f_q \leftarrow \frac{z}{\|z\|} \end{cases} \end{array} \right.$$

Remarque. On pourrait ne pas faire l'initialisation et commencer la boucle à $q = 1$: $\left(\sum_{k=1}^0 xxx = 0\right)$.

5.3 Exemples

On donne ici des exemples en Maple, mais il faut aussi savoir le faire "à la main" !

En **Maple**, la fonction **GramSchmidt** (de la librairie **linalg**) permet de construire, à partir d'une famille de vecteurs, une famille orthogonale (ou, par option, orthonormée) qui engendre le même sous-espace vectoriel,

mais cette fonction ne s'applique qu'aux vecteurs de \mathbb{R}^n , pour le produit scalaire canonique !

Exemple 5.3.0.3. Avec Maple, pour le produit scalaire canonique de \mathbb{R}^4 ,

```
> restart: interface(warnlevel=0): with(linalg):
> e1 := vector([1,1,1,1]): e2 := vector([1,2,-1,1]): e3 := vector([2,1,0,1]):
> E := [e1,e2,e3]:
> basis(E):                                     # on vérifie que E est libre
> F := GramSchmidt(E):                         # base seulement orthogonale de Vect(e1,e2,e3)
> F := GramSchmidt(E, normalized):             # base orthonormée de Vect(e1,e2,e3)
```

Exemple 5.3.0.4. Avec Maple, pour le produit scalaire $\left(\varphi : (P, Q) \mapsto \int_{-1}^1 P(t) Q(t) dt\right)$ de $\mathbb{R}_4[X]$.

On cherche ici à orthonormaliser, pour φ , la famille $(1, X, X^2, X^3, X^4)$, c'est à dire à construire une base φ -orthogonale de $\mathbb{R}_4[X]$.

Remarque. La notion de polynôme sera représentée ici par une expression de l'indéterminée X (variable Maple), X étant réservée à cet usage (pas d'affectation à X).

```
> restart:
> phi := (P,Q) -> int( P*Q, X=-1..1):         # variable X == indéterminée, non affectée !
> E := [1,X, X^2, X^3, X^4]:                   # base canonique de R_4[X]
> F := []:                                     # procédé de Schmidt
  for q from 1 to nops(E)
  do z := E[q] - add( phi(F[k],E[q]) * F[k], k=1..q-1):
    F := [op(F), z / sqrt(phi(z,z))]:
  od:
> F;                                           # résultat
```

On trouve $\left[\frac{\sqrt{2}}{2}, X \frac{\sqrt{6}}{2}, (3X^2 - 1) \frac{\sqrt{10}}{4}, (5X^3 - 3X) \frac{\sqrt{14}}{4}, \frac{105\sqrt{2}}{16} \left(X^4 - \frac{6}{7}X^2 + \frac{3}{35} \right) \right]$

Exemple 5.3.0.5. Construire une base orthonormale de

1. $\mathbb{R}_4[X]$, pour le produit scalaire défini par $\langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t) Q(t) e^{-t} dt$
2. $\mathbb{R}_4[X]$, pour le produit scalaire défini par $\langle P | Q \rangle = \sum_{k=0}^4 P(k) Q(k)$
3. $\mathbb{R}_4[X]$, pour le produit scalaire défini par $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 \frac{P(t) Q(t)}{\sqrt{1-t^2}} dt$

6 Projection orthogonale sur un sous-espace de dimension finie

6.1 Projection orthogonale, distance et meilleure approximation

Définition 6.1.1.

Soit $(\mathbb{E}, < | >)$ un espace préhilbertien réel et $\| \cdot \|$ la norme associée à $< | >$.
 Soit F un sous-espace de E , de dimension finie, non réduit à $\{0\}$ et de base orthonormale (f_1, \dots, f_q) .
 La projection orthogonale d'un vecteur v de E sur F est le vecteur $p_F(v) = \sum_{j=1}^q < f_j | v > f_j$.

Théorème 6.1.1. (d'orthogonalité et de meilleure approximation)

Soit $(\mathbb{E}, < | >)$ un espace préhilbertien réel et $\| \cdot \|$ la norme associée à $< | >$.
 Soit F un sous-espace de E , de dimension finie, non réduit à $\{0\}$.
 Pour un vecteur v de E ,

- $p_F(v)$ est la meilleure approximation de v par un élément de F , au sens : $\|v - p_F(v)\| = \inf_{f \in F} \|v - f\|$
- $v - p_F(v) \in F^\perp$.

$d(v, F) = \|v - p_F(v)\|$ est la distance de v au sous-espace vectoriel F .

Preuve.

1. admis.

2. Soit (f_1, \dots, f_q) une base orthonormale de F . Pour $v \in E$, posons $u = p_F(v) = \sum_{j=1}^q < f_j | v > f_j$.

Comme $u = \sum_{j=1}^q < f_j | u > f_j$, on a $(\forall j = 1 \dots q, < f_j | v > = < f_j | u >)$.

On en déduit que $(\forall j = 1 \dots q, < f_j | v - u > = 0)$, ce qui prouve que $v - u \in F^\perp$.

6.2 Exemples (exercices)

Exemple 6.2.0.6. Approximation polynomiale des moindres carrés :

Dans $E = \mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$, muni du produit scalaire ϕ défini par $\phi(f, g) = \int_a^b f(t) g(t) dt$,

la projection ϕ -orthogonale d'une fonction f sur le sous-espace $\mathbb{R}_n[X]$ est la fonction polynôme P , de degré au plus n , qui minimise la quantité : $\int_a^b |f(t) - P(t)|^2 dt$

1. Calculer $\inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^\pi (a x^2 + b x + c - \sin(x))^2 dx$
2. Calculer $\inf_{(a,b) \in \mathbb{R}^2} \int_0^1 x^2 (\ln(x) - a x + b)^2 dx$

Remarque.

- l'interprétation en terme de projection ϕ -orthogonale d'une certaine fonction, sur un sous-espace (à préciser) permet d'affirmer l'existence d'un minimum.
- ensuite, pour le calcul, on peut
 - calculer la projection ϕ -orthogonale avec le produit scalaire ϕ , ce qui est un peu lourd : il faut déterminer une base ϕ -orthonormée du sous-espace sur lequel on projette, puis calculer les composantes de la projection orthogonale ...
 - ou changer radicalement de point de vue (on cherche un extrémum) ..., avec un calcul léger !

< FIN >