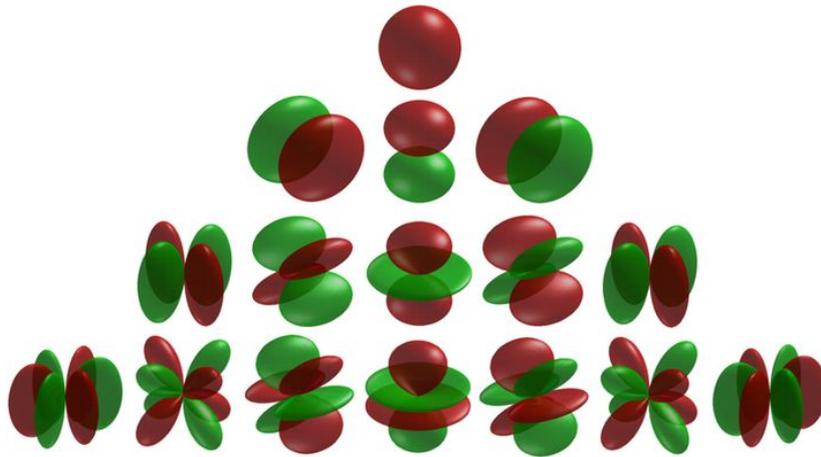


## Ab1 : Espaces préhilbertiens réels



*Le calcul des harmoniques spheriques utilise les polynômes orthogonaux de Legendre*

## I Produit scalaire sur un R-espace vectoriel

### I.1 Définitions

Soit  $E$  un  $\mathbf{R}$ -espace vectoriel. On appelle produit scalaire sur  $E$  toute application

$$\begin{aligned} (\cdot, \cdot) : E \times E &\longrightarrow \mathbf{R} \\ (x, y) &\longmapsto (x|y) \end{aligned}$$

bilinéaire symétrique définie positive, c'est-à-dire vérifiant les propriétés suivantes :

1.  $\forall (x, y_1, y_2) \in E^3 \quad \forall \lambda \in \mathbf{R} \quad (x|y_1 + \lambda y_2) = (x|y_1) + \lambda(x|y_2)$   
(linéarité à droite)
2.  $\forall (x_1, x_2, y) \in E^3 \quad \forall \lambda \in \mathbf{R} \quad (x_1 + \lambda x_2|y) = (x_1|y) + \lambda(x_2|y)$   
(linéarité à gauche)
3.  $\forall (x, y) \in E^2 \quad (y|x) = (x|y)$   
(symétrie)
4.  $\forall x \in E \quad (x|x) \in \mathbf{R}^+$   
(positivité)
5.  $(x|x) = 0 \implies x = 0_E$   
(définition)

*Dans la pratique, on commence par vérifier la symétrie, alors la linéarité à gauche implique la linéarité à droite et réciproquement.*

Un  $\mathbf{R}$ -espace vectoriel muni d'un produit scalaire est appelé espace préhilbertien réel. Les autres notations usuelles pour un produit scalaire sont  $x.y$ ,  $\langle x, y \rangle$ .

### I.2 Exemple-avertissement

Montrer que

$$(P, Q) \longmapsto \int_0^{+\infty} e^{-t} P(t) Q(t) dt$$

définit un produit scalaire sur  $\mathbf{R}[X]$  (on confond comme d'habitude polynômes et fonctions polynômes).

On remarquera quelques confusions possibles dans le vocabulaire : ici, montrer que le produit scalaire est « défini » peut être compris comme « bien défini » (l'intégrale existe) ou comme « défini » dans le sens  $(P|P) = 0 \Rightarrow P = 0$ .

### I.3 Exemples fondamentaux

#### a $\mathbf{R}^n$

A deux éléments quelconques  $x = (x_1, \dots, x_n)$  et  $y = (y_1, \dots, y_n)$  de  $\mathbf{R}^n$ , on associe

$$(x|y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

On définit ainsi un produit scalaire, appelé produit scalaire canonique sur  $\mathbf{R}^n$ . Si  $X$  et  $Y$  désignent les matrices colonnes des composantes de  $x$  et de  $y$  dans la base canonique, on remarque que

$$(x|y) = {}^tXY$$

#### b $\mathcal{M}_n(\mathbf{R})$

Suivant la démarche du paragraphe précédent, il y a un produit scalaire canonique sur  $\mathcal{M}_n(\mathbf{R})$  : si  $A$  et  $B$  sont deux matrices,

$$(A|B) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} A_{i,j} B_{i,j}$$

Il est intéressant (on peut même dire important) de savoir que ce produit scalaire s'exprime en utilisant la trace.

**c**  $\mathcal{C}([a, b], \mathbf{R})$

où  $a$  et  $b$  sont deux réels,  $a < b$ . A deux éléments quelconques  $f$  et  $g$  de cet espace des fonctions continues sur  $[a, b]$  à valeurs réelles, on associe

$$(f|g) = \int_a^b f(t) g(t) dt$$

On définit ainsi un produit scalaire.

Mais si on remplace  $\mathcal{C}([a, b], \mathbf{R})$  par  $\mathcal{C}_{\text{pm}}([a, b], \mathbf{R})$  (avec des notations « évidentes »), ce n'est plus tout-à-fait un produit scalaire.

**d fonctions continues de carré intégrable sur un intervalle quelconque (h.p.)**

Soit  $E$  l'ensemble des fonctions  $f$  continues sur  $I$ , intervalle de  $\mathbf{R}$ , à valeurs réelles, de carré intégrable sur  $I$ , c'est-à-dire telles que  $|f|^2 = f^2$  soit intégrable sur  $I$ . De l'inégalité

$$|fg| \leq \frac{1}{2}(f^2 + g^2)$$

on déduit que le produit de deux fonctions de carré intégrable est intégrable. Donc, si  $f$  et  $g$  sont de carrés intégrables, si  $\lambda$  est un nombre réel quelconque,  $f + \lambda g$  est de carré intégrable, car

$$(f + \lambda g)^2 = f^2 + \lambda^2 g^2 + 2\lambda fg .$$

Comme la fonction nulle est de carré intégrable,  $E$  est un  $\mathbf{R}$ -espace vectoriel. On a vu que pour deux éléments  $f$  et  $g$  de  $E$  on pouvait définir

$$(f|g) = \int_I fg .$$

On définit ainsi un produit scalaire sur  $E$ .

**e Suites de carré sommable (h.p.)**

On note  $\ell_{\mathbf{R}}^2(\mathbf{N})$  les suites réelles de carré sommable, c'est-à-dire les suites réelles  $(u_n)_{n \in \mathbf{N}}$  telles que la série  $\sum u_n^2$  soit (absolument) convergente. De l'inégalité

$|ab| \leq \frac{1}{2}(a^2 + b^2)$  on déduit que  $\ell_{\mathbf{R}}^2(\mathbf{N})$  est un  $\mathbf{R}$ -espace vectoriel (voir méthodes au paragraphe précédent) et que, en définissant, pour tout couple  $(u, v)$  d'éléments de  $\ell_{\mathbf{R}}^2(\mathbf{N})$ ,

$$(u|v) = \sum_{n=0}^{+\infty} u_n v_n$$

on définit un produit scalaire sur  $\ell_{\mathbf{R}}^2(\mathbf{N})$ .

### **f Presque un exemple**

Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  un espace probabilisé. Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires réelles discrètes de carré sommable sur  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , on définit

$$(X|Y) = E(XY)$$

Définit-on ainsi un produit scalaire sur l'espace vectoriel des variables aléatoires réelles discrètes de carré sommable sur  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ ?

## I.4 Inégalité de Cauchy-Schwarz

*Hermann Schwarz, mathématicien allemand de la deuxième moitié du XIXème siècle, ne doit pas être confondu avec Laurent Schwartz, mathématicien français du XXème siècle. Donc, pas de t au Schwarz de l'inégalité de Cauchy-Schwarz.*

Soit  $x, y$  deux éléments d'un espace préhilbertien réel  $E$ ,  $\lambda$  un nombre réel quelconque. On sait qu'alors

$$(x + \lambda y | x + \lambda y) \in \mathbf{R}^+$$

ce qui donne, en développant par bilinéarité et en utilisant la symétrie,

$$\lambda^2 (y | y) + 2\lambda (x | y) + (x | x) \geq 0$$

Si  $y$  n'est pas nul, on obtient un trinôme du second degré qui garde un signe constant sur  $\mathbf{R}$ . Son discriminant est donc négatif ou nul, ce qui s'écrit

$$(x | y)^2 - (x | x)(y | y) \leq 0$$

ou encore

### Proposition

$$|(x | y)| \leq \sqrt{(x | x)} \sqrt{(y | y)}.$$

Cette inégalité, appelée inégalité de Cauchy-Schwarz, est encore vraie si  $y$  est nul (c'est alors une égalité).

Bien sûr, à plus forte raison,

$$(x | y) \leq \sqrt{(x | x)} \sqrt{(y | y)}.$$

On peut aussi écrire :

$$(x | y)^2 = (x | x) (y | y)$$

**Proposition** L'inégalité de Cauchy-Schwarz (avec la valeur absolue!) est une égalité si et seulement si  $x$  et  $y$  sont liés.

L'égalité  $(x|y) = \sqrt{(x|x)}\sqrt{(y|y)}$  est obtenue si et seulement si  $x$  et  $y$  sont « positivement liés », c'est-à-dire si et seulement  $y = 0$  ou  $x = \lambda y$  avec  $\lambda \geq 0$ .

**Méthode plus rapide :** On développe, si  $x$  et  $y$  non nuls, pour  $\epsilon = \pm 1$ ,

$$\left\| \frac{x}{\|x\|} + \epsilon \frac{y}{\|y\|} \right\|^2 = 1 + 1 + 2\epsilon \frac{(x|y)}{\|x\| \|y\|} \geq 0$$

ce qui donne presque immédiatement l'inégalité et le cas d'égalité.

**Approfondissement** L'inégalité est encore vraie si  $(.|.)$  est une forme bilinéaire symétrique positive, sans que l'on ait besoin de la supposer définie (voir par exemple l'inégalité de Cauchy-Schwarz pour les espérances, chapitre P4). En revanche, les cas d'égalité sont plus nombreux.

## I.5 Norme associée à un produit scalaire

De l'inégalité de Cauchy-Schwarz, on déduit que, pour tout couple  $(x, y)$  d'éléments de  $E$ ,

$$\begin{aligned} (x+y|x+y) &= (x|x) + (y|y) + 2(x|y) \\ &\leq (x|x) + (y|y) + 2\sqrt{(x|x)}\sqrt{(y|y)} \\ &\leq \left( \sqrt{(x|x)} + \sqrt{(y|y)} \right)^2 \end{aligned}$$

et finalement :

$$\sqrt{(x+y|x+y)} \leq \sqrt{(x|x)} + \sqrt{(y|y)}.$$

L'application  $x \mapsto \|x\| = \sqrt{(x|x)}$  est donc une application de  $E$  dans  $\mathbf{R}^+$  vérifiant les propriétés suivantes (pour tous  $x$  et  $y$  dans  $E$ ,  $\lambda$  dans  $\mathbf{R}$ ) :

$$\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$$

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

$$\|x\| = 0 \Rightarrow x = 0_E$$

C'est donc une norme sur  $E$ . Un espace préhilbertien réel est donc muni d'une structure d'espace vectoriel normé, la norme précédente est dite associée au

produit scalaire; on parle de **norme euclidienne**. La distance associée est une distance euclidienne.

## I.6 Exemples fondamentaux

### a $\mathbf{R}^n$

Pour tous éléments  $x = (x_1, \dots, x_n)$  et  $y = (y_1, \dots, y_n)$  de  $\mathbf{R}^n$ , on a :

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

Et aussi, d'ailleurs :

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

La norme est définie par

$$\|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} = \sqrt{tX X}.$$

### b $\mathcal{C}([a, b], \mathbf{R})$

où  $a$  et  $b$  sont deux réels,  $a < b$ . Pour tous éléments  $f$  et  $g$  de cet espace, on a

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

On peut évidemment mettre des valeurs absolues sur  $f$  et  $g$ ,

$$\int_{[a,b]} |f g| \leq \sqrt{\int_{[a,b]} f^2} \sqrt{\int_{[a,b]} g^2}.$$

La norme associée au produit scalaire est définie par

$$N_2(f) = \sqrt{\int_a^b f(t)^2 dt}.$$

**c fonctions de carré intégrable (h.p.)**

Soit  $f, g$  continues sur  $I$ , intervalle de  $\mathbf{R}$ , à valeurs réelles, de carré intégrable sur  $I$ . On a

$$\left| \int_I f g \right| \leq \sqrt{\int_I f^2} \sqrt{\int_I g^2}.$$

Et, aussi

$$\int_I |f g| \leq \sqrt{\int_I f^2} \sqrt{\int_I g^2}.$$

Ce qui s'écrit aussi  $N_1(fg) \leq N_2(f)N_2(g)$ .

La norme est définie par

$$N_2(f) = \sqrt{\int_I f^2}.$$

*On peut utilement remarquer que ces inégalités intégrales sont encore valables pour des fonctions continues par morceaux.*

**Une application célèbre :** Montrer que la fonction  $x \mapsto \ln(\Gamma(x))$  est convexe (on rappelle que, si  $x > 0$ ,  $\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} e^{-t} t^{x-1} dt$  et que l'on peut dériver indéfiniment cette expression sous le signe  $\int$ ).

**d Suites de carré sommable (h.p.)**

Soit  $u, v$  deux suites réelles, telles que les séries  $\sum u_n^2$  et  $\sum v_n^2$  convergent. Alors la série de terme général  $u_n v_n$  est absolument convergente et

$$\left| \sum_{n=0}^{+\infty} u_n v_n \right| \leq \sqrt{\sum_{n=0}^{+\infty} u_n^2} \sqrt{\sum_{n=0}^{+\infty} v_n^2}$$

*A rapprocher du paragraphe précédent*

**e Espérances**

Si  $X$  et  $Y$  sont des variables aléatoires réelles discrètes de carré intégrable sur un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , alors  $XY$  est d'espérance finie, et

$$|E(XY)| \leq \sqrt{E(X^2)} \sqrt{E(Y^2)}$$

### I.7 « Polarisation »

Soit  $x$  et  $y$  deux éléments d'un espace préhilbertien réel,  $\alpha$  et  $\beta$  deux nombres réels. Alors

$$\|\alpha x + \beta y\|^2 =$$

On obtient alors les identités dites de polarisation, qui permettent de retrouver le produit scalaire à partir de la norme :

$$(x|y) = \frac{1}{2}(\|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2)$$

$$(x|y) = \frac{1}{4}(\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2).$$

Seule la première de ces formules est au programme.

### I.8 Identité du parallélogramme

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

Très utile dans plusieurs problèmes géométriques, dans la projection sur un convexe compact. .A mémoriser géométriquement!

### I.9 Continuité du produit scalaire

Soit  $(E, (.|.))$  un espace préhilbertien réel. Alors l'application

$$\begin{aligned} (.|.): E \times E &\longrightarrow \mathbf{R} \\ (x, y) &\longmapsto (x|y) \end{aligned}$$

est continue ( $E$  étant muni de la norme associée à  $(.|.)$ ). *Ce résultat n'est au programme qu'en dimension finie.*

## II Orthogonalité

### II.1 Définitions

On dit que deux vecteurs sont orthogonaux lorsque

$$(x|y) = 0$$

On écrit  $x \perp y$ .

Une famille orthogonale est une famille de vecteurs deux à deux orthogonaux.

Un vecteur unitaire est un vecteur de norme 1 ( $\|x\| = 1$ ).

Une famille orthonormale est une famille orthogonale de vecteurs unitaires.

### II.2 Indépendance linéaire

**Proposition** Une famille orthogonale de vecteurs **non nuls**, en particulier une famille orthonormale, est libre.

*C'est une méthode utile pour démontrer qu'une famille est libre...ne pas oublier « non nuls ».*

### II.3 Théorème de Pythagore

**Théorème** Si  $(x_i)_{1 \leq i \leq n}$  est une famille orthogonale,

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

*La réciproque est vraie quand  $n = 2$ .*

## II.4 Sous-espaces orthogonaux

Deux sous-espaces  $F$  et  $G$  sont orthogonaux lorsque tout vecteur de  $F$  est orthogonal à tout vecteur de  $G$ . On note  $F \perp G$ . La somme  $F + G$  est alors directe. On la notera  $F \oplus G$

Plus généralement, si les  $F_i$  ( $1 \leq i \leq p$ ) sont des sous-espaces deux à deux orthogonaux (si  $i \neq j$ , alors  $F_i \perp F_j$ ), alors leur somme est directe : on peut la noter

## II.5 Orthogonal d'un sous-espace vectoriel

**Définition** L'orthogonal  $F^\perp$  d'un sous-espace  $F$  est l'ensemble des vecteurs de  $E$  orthogonaux à tout vecteur de  $F$ .

$$F^\perp = \{x \in E ; \forall y \in F \quad (x|y) = 0\}$$

**Proposition**  $F^\perp$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ , orthogonal à  $F$ . Autrement dit :

$$F \perp F^\perp$$

De plus, pour tout sous-espace vectoriel  $G$  :

$$(G \perp F) \implies (G \subset F^\perp)$$

On a toujours  $F \cap F^\perp = \{0_E\}$ , mais en général,  $F \oplus F^\perp \neq E$ .

**A retenir** En général, l'orthogonal d'un sous-espace vectoriel n'est pas un supplémentaire de ce sous-espace vectoriel : on peut avoir  $F \oplus F^\perp \subsetneq E$ .

**Un exemple classique** Soit  $E = \mathcal{C}([0, 1], \mathbf{R})$ , muni de son produit scalaire usuel, et  $F$  le sev des fonctions polynômes réelles sur  $[0, 1]$ . Le théorème

de Weierstrass permet de voir (c'est un exercice classique!) que  $F^\perp = \{0_E\}$ . Et donc que

$$F \oplus F^\perp = F \neq E$$

On retiendra donc que la somme  $F \oplus F^\perp$  est toujours directe, mais que ce n'est en général pas  $E$ , donc l'orthogonal de  $F$  n'est pas nécessairement un supplémentaire de  $F$ .

Comme souvent, notre intuition est bonne seulement en dimension finie : il suffit d'ailleurs que  $F$  soit de dimension finie pour que  $F \oplus F^\perp = E$ , voir un peu plus loin la projection sur un sous-espace de dimension finie.

### III Espaces euclidiens

#### III.1 Définition

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

#### III.2 Existence de bases orthonormales

**Théorème** Tout espace euclidien a des bases orthonormales.

**Démonstration** Récurrence sur la dimension de l'espace.

Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormale de  $E$ ,  $x$  un vecteur de  $E$ . Alors

$$x = \sum_{i=1}^n (e_i|x) e_i$$

$$\|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (e_i|x)^2}$$

et, si  $y$  est un autre vecteur :

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

ou encore, en notant  $X$  et  $Y$  les vecteurs colonnes des composantes respectives de  $x$  et  $y$  dans cette base orthonormale. Alors

$$(x|y) = {}^tXY \quad ; \quad \|x\| = \sqrt{{}^tXX} .$$

### III.3 Isomorphisme canonique avec l'espace dual

Soit  $E$  un espace euclidien. Pour tout élément  $a$  de  $E$ , on définit

$$\begin{aligned} \phi_a : E &\longrightarrow \mathbf{R} \\ x &\longmapsto (a|x) \end{aligned}$$

$\phi_a$  est une application linéaire, c'est donc un élément de  $E^* = \mathcal{L}(E, \mathbf{R})$ .

L'application  $a \longmapsto \phi_a$  est un isomorphisme de  $E$  sur  $E^*$ , appelé isomorphisme canonique de  $E$  sur  $E^*$ .

On utilise fréquemment ce résultat sous la forme suivante :

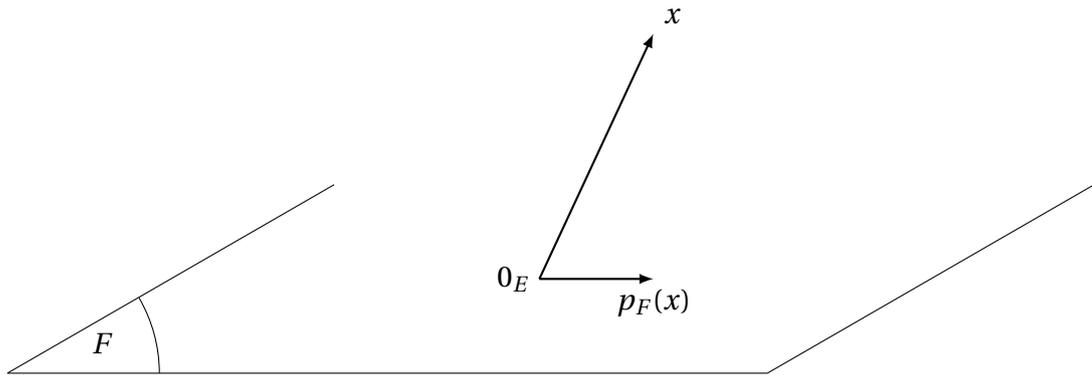
**Proposition :** Soit  $\phi$  une forme linéaire non nulle sur l'espace euclidien  $E$ .

Il existe alors un unique élément  $a$  de  $E$  tel que  $\forall x \in E \quad (a|x) = \phi(x)$ .

**Applications :** Définition du produit vectoriel, du gradient.

## IV Projection orthogonale sur un s.e.v. de dimension finie

5/2 : Les suites totales ne sont plus au programme.



### IV.1 Théorème de projection

**Théorème** Soit  $F$  un sous-espace de dimension finie d'un espace préhilbertien réel  $E$  ( $E$  n'est pas nécessairement de dimension finie).

Pour tout  $x \in E$  il existe  $y \in F$  unique tel que

$$y \in F \quad \text{et} \quad x - y \in F^\perp .$$

On note  $y = p_F(x)$ ;  $p_F$  est donc caractérisé par

$$\forall x \in E \quad p_F(x) \in F \quad \text{et} \quad x - p_F(x) \in F^\perp .$$

$p_F$  est la projection sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ , on l'appelle projection orthogonale sur  $F$ .

$F^\perp$  est donc un supplémentaire de  $F$  (on dit que  $F^\perp$  est le supplémentaire orthogonal de  $F$ ).

L'application  $z \in F \mapsto \|x - z\|$  atteint son minimum en un point unique :  $p_F(x)$ . Autrement dit,

$$\forall z \in F \setminus \{p_F(x)\} \quad \|x - z\| > \|x - p_F(x)\| .$$

On a donc  $d(x, F) = \|x - p_F(x)\|$ .

Si  $(e_1, \dots, e_p)$  est une base orthonormale de  $F$ , alors, pour tout vecteur  $x$  de  $E$  :

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

Le théorème de Pythagore montre que  $\|x\|^2 = \|p_F(x)\|^2 + \|x - p_F(x)\|^2$ , on en déduit l'inégalité de Bessel :

$$\sum_{i=1}^p (e_i | x)^2 \leq \|x\|^2 .$$

Si  $E$  est de dimension finie, on a de plus

$$\dim(F^\perp) + \dim(F) = \dim(E)$$

On peut noter aussi que  $(F^\perp)^\perp = F$ , mais cette relation n'est pas très utile, il est surtout intéressant de comprendre qu'elle n'est pas vraie en toute généralité (si  $F$  n'est pas de dimension finie...).

Si  $F$  n'est pas de dimension finie, il se peut que  $F \oplus F^\perp$  ne soit pas  $E$  tout entier : alors  $F$  n'a pas de supplémentaire orthogonal, et il n'y a pas de projection orthogonale sur  $F$ . Mais il se peut aussi que  $F \oplus F^\perp = E$ . Alors la projection orthogonale sur  $F$  est bien définie.

## IV.2 Orthonormalisation de Gram-Schmidt

**Théorème** Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base d'un espace euclidien. Alors il existe une base orthonormale  $(f_1, \dots, f_n)$  de cet espace telle que

$$\forall i \in \{1, \dots, n\} \quad \text{Vect}(e_1, \dots, e_i) = \text{Vect}(f_1, \dots, f_i).$$

La base  $(f_1, \dots, f_n)$  est dite obtenue à partir de la base  $(e_1, \dots, e_n)$  par orthonormalisation de Schmidt.

### Construction - Formule

Les conditions  $\text{Vect}(e_1) = \text{Vect}(f_1)$  et  $\|f_1\| = 1$  équivalent à

$$f_1 = \pm \frac{1}{\|e_1\|} e_1$$

Si  $1 \leq j \leq n-1$ , notons  $p_j$  la projection orthogonale sur  $\text{Vect}(e_1, \dots, e_j)$ , on définit

$$f_{j+1} =$$

*La formule est aussi importante que le théorème.*

**La décomposition QR** Le procédé d'orthonormalisation de Schmidt a une interprétation matricielle, la décomposition  $QR$ , qui est un thème d'exercice classique, voir chapitre suivant car on a besoin des matrices orthogonales.

**Corollaire (base orthonormale incomplète)** Toute famille orthonormale de vecteurs d'un espace euclidien peut être complétée en une base orthonormale de cet espace.

**Un exercice** On suppose donné un produit scalaire  $(\cdot, \cdot)$  sur  $E = \mathbf{R}[X]$ . Montrer qu'il existe une base orthogonale de  $(E, (\cdot, \cdot))$  formée de polynômes dont le coefficient dominant est 1 (on évitera de dire « unitaires »).

### IV.3 Projecteurs orthogonaux associés à une décomposition de l'espace en somme directe orthogonale

Soit  $(F_i)_{1 \leq i \leq p}$  une famille de  $p$  sous-espaces d'un espace euclidien  $E$ , deux à deux orthogonaux. On suppose que la somme (directe orthogonale) des  $F_i$  est  $E$ . On associe à cette décomposition de  $E$  en somme directe orthogonale les projecteurs orthogonaux suivants :  $p_i$  est la projection orthogonale sur  $F_i$ , c'est-à-dire la projection sur  $F_i$  parallèlement à  $\bigoplus_{j \neq i} F_j$ . Les  $p_i$  sont des projecteurs orthogonaux vérifiant

$$\sum_{i=1}^p p_i = \text{Id}_E \quad \text{et} \quad i \neq j \Rightarrow p_i \circ p_j = \Theta$$

## Table des matières

<b>I</b>	<b>Produit scalaire sur un R-espace vectoriel</b>	<b>2</b>
I.1	Définitions . . . . .	2
I.2	Exemple-avertissement . . . . .	2
I.3	Exemples fondamentaux . . . . .	3
a	$\mathbf{R}^n$ . . . . .	3
b	$\mathcal{M}_n(\mathbf{R})$ . . . . .	3
c	$\mathcal{C}([a, b], \mathbf{R})$ . . . . .	4
d	fonctions continues de carré intégrable sur un intervalle quelconque (h.p.) . . . . .	4
e	Suites de carré sommable (h.p.) . . . . .	4
f	Presque un exemple . . . . .	5
I.4	Inégalité de Cauchy-Schwarz . . . . .	6
I.5	Norme associée à un produit scalaire . . . . .	7
I.6	Exemples fondamentaux . . . . .	8
a	$\mathbf{R}^n$ . . . . .	8
b	$\mathcal{C}([a, b], \mathbf{R})$ . . . . .	8
c	fonctions de carré intégrable (h.p.) . . . . .	9
d	Suites de carré sommable (h.p.) . . . . .	9
e	Espérances . . . . .	9
I.7	« Polarisation » . . . . .	10
I.8	Identité du parallélogramme . . . . .	10
I.9	Continuité du produit scalaire . . . . .	10
<b>II</b>	<b>Orthogonalité</b>	<b>11</b>
II.1	Définitions . . . . .	11
II.2	Indépendance linéaire . . . . .	11
II.3	Théorème de Pythagore . . . . .	11
II.4	Sous-espaces orthogonaux . . . . .	12

II.5 Orthogonal d'un sous-espace vectoriel . . . . .	12
<b>III Espaces euclidiens</b>	<b>13</b>
III.1 Définition . . . . .	13
III.2 Existence de bases orthonormales . . . . .	13
III.3 Isomorphisme canonique avec l'espace dual . . . . .	14
<b>IV Projection orthogonale sur un s.e.v. de dimension finie</b>	<b>15</b>
IV.1 Théorème de projection . . . . .	15
IV.2 Orthonormalisation de Gram-Schmidt . . . . .	17
IV.3 Projecteurs orthogonaux associés à une décomposition de l'espace en somme directe orthogonale . . . . .	18