

# Espaces Duaux, Quadratiques et Hilbertiens

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ . Soit  $(E, +, \cdot)$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel.

## 1. Dualité

Le **dual** de  $E$  est le  $\mathbb{K}$ -EV des formes linéaires :  $E^* := \text{Lin}(E, \mathbb{K})$

Le **bidual** de  $E$  est le dual de  $E^*$  :  $E^{**} = \text{Lin}(\text{Lin}(E, \mathbb{K}), \mathbb{K})$

Le **crochet de dualité** est la forme bilinéaire

$$\begin{aligned} \langle \cdot, \cdot \rangle : E^* \times E &\longrightarrow \mathbb{K} \\ (\varphi, x) &\longmapsto \varphi(x) \end{aligned}$$

**Formes linéaires coordonnées** d'une base  $(e_i)_{i \in I}$  de  $E$  :

$$(e_i^* : E \longrightarrow \mathbb{K})_{i \in I} \text{ telles que } \forall i, j \in I, \langle e_i^*, e_j \rangle = e_i^*(e_j) := \mathbb{1}_{i,j}$$

$\triangle$  Chaque  $e_i^*$  dépend de *toute* la base, pas seulement de  $e_i$ .

**Théorème de la base duale** : En dimension finie  $n$ , si  $(e_n)_{1 \leq i \leq n}$  est une base de  $E$ , alors

$$\boxed{(e_i^*)_{1 \leq i \leq n} \text{ est une base de } E^*} \quad \text{donc} \quad \boxed{\dim E = \dim E^*}$$

**Démonstration.** Quelque soit la dimension,  $(e_i^*)_{i \in I}$  est une famille **libre** :

Soient  $(\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^{(I)}$  tels que  $\sum_{i \in I} \lambda_i e_i^* = 0_{E^*}$ . Alors  $\forall j \in I, 0 = (\sum_{i \in I} \lambda_i e_i^*)(e_j) = \sum_{i \in I} \lambda_i \overbrace{e_i^*(e_j)}^{= \mathbb{1}_{i,j}} = \lambda_j$ .  
Donc  $(\lambda_i)_{i \in I} = \mathbf{0}$ . Ainsi, les  $(e_i^*)_{i \in I}$  sont linéairement indépendants.

De plus, en dimension finie,  $(e_i^*)_{1 \leq i \leq n}$  est une famille **génératrice** de  $E^*$ . En effet, soit  $\varphi \in \text{Lin}(E, \mathbb{K})$ . Alors

$$\boxed{\varphi = \sum_{i=1}^n \varphi(e_i) e_i^*}$$

En effet,  $\forall x \in E$ , si l'on décompose  $x$  dans la base  $(e_n)_{1 \leq i \leq n}$ ,  $\exists (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^n : x = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i$  et alors

$$\forall j \in I, e_j^*(x) = e_j^*\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i e_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \underbrace{e_j^*(e_i)}_{= \mathbb{1}_{i,j}} = \lambda_j \quad \text{donc} \quad \varphi(x) = \varphi\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i e_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \varphi(e_i) = \sum_{i=1}^n \varphi(e_i) e_i^*(x)$$

□

**Isomorphisme canonique** avec le bidual : en *dimension finie*,

$$\boxed{\begin{aligned} \Psi : E &\longleftarrow E^{**} \\ x &\longmapsto \langle \cdot, x \rangle = E^* \rightarrow \mathbb{K} \\ &\varphi \mapsto \varphi(x) \end{aligned} \quad \text{est un isomorphisme de } \mathbb{K}\text{-EV}$$

**Démonstration.**  $\Psi$  est bien une application linéaire de  $E$  dans le bidual  $E^{**}$ .

Quelque soit la dimension,  $\Psi$  est toujours **injective** :  $\text{Ker } \Psi = \{0\}$ .

En effet, supposons par l'absurde que  $\exists x \in \text{Ker } \Psi \setminus \{0\}$ . On complète la famille  $(x)$  en une base  $(x, b_i)_{i \in I}$  et on considère sa famille duale. En particulier,  $x^*(x) = 1 \neq 0$  donc  $\langle x^*, x \rangle \neq 0$ , donc  $\Psi(x) \neq 0_{E^{**}}$  donc  $x \notin \text{Ker } \Psi$ . Contradiction.

Et alors, en dimension finie,  $\Psi$  surjective car  $\Psi$  injective et  $\dim E = \dim E^{**}$ . Donc  $\Psi$  isomorphisme. □

**Base antéduale** en dimension finie : Soit  $(f_i)_{1 \leq i \leq n} \in (E^*)^n$  une base du dual  $E^*$ . Alors

- $\forall \mathcal{B}$  base de  $E$ , la base duale de  $\mathcal{B}^*$  est  $\mathcal{B}^{**} = \Psi(\mathcal{B})$
- $\exists (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  base de  $E$  telle que  $\forall i, e_i^* = f_i$ . C'est la **base antéduale**.

- $$\underbrace{(e_i)_{1 \leq i \leq n}}_{\text{base antéduale}} = \Psi^{-1} \left( \underbrace{(f_i^*)_{1 \leq i \leq n}}_{\text{base duale de } (f_i)_i} \right) \text{ est l'unique base de } E \text{ telle que } \forall i, e_i^* = f_i$$

**Démonstration.**

- En notant  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$ , on a  $\forall i, j, \Psi(e_i)(e_j^*) = \langle e_j^*, e_i \rangle = \mathbb{1}_{i,j}$  donc par définition  $\Psi(e_i) = e_i^{**}$ . Donc  $\Psi(\mathcal{B}) = \mathcal{B}^{**}$
- Existence** : troisième point. **Unicité** :  
Par injectivité de  $\Psi$ ,

- En effet,  $\forall i$ , les formes  $e_i^* = \Psi^{-1}(f_i^*)^*$  et  $f_i$  sont égales car coïncident sur  $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$  (qui est une base de  $E$  car  $(f_i^*)_{1 \leq i \leq n}$  base de  $E^{**}$  et  $\Psi^{-1}$  isomorphisme) :

$$\forall i, j, f_i(e_j) = f_i(\Psi^{-1}(f_j^*)) = \langle f_i, \Psi^{-1}(f_j^*) \rangle = \overbrace{\Psi(\Psi^{-1}(f_i^*))}^{\Psi \circ \Psi^{-1} = \text{id}}(f_j) = f_i^*(f_j) = \mathbb{1}_{i,j} = e_i^*(e_j) \quad \square$$

## 2. Orthogonalité en Dualité

To do

## 3. Formes Quadratiques et Hermitiennes

$$\psi = \phi(\cdot, *) = x \mapsto \phi(x, \cdot)$$

## 4. Orthogonalité dans les Espaces Quadratiques

**Isotropie**

Un vecteur  $x$  est dit  $\Phi$ -isotrope si

$$\Phi(x) = 0$$

Le **cône** de la forme  $\Phi$  est l'ensemble de ses vecteurs isotropes :

$$\text{Cone}(\Phi) := \{x \in E : \Phi(x) = 0\} = \Phi^{-1}(\{0\})$$

Le cône d'une forme quadratique est bien un cône au sens de l'algèbre linéaire : c'est une partie *stable par multiplication scalaire*. Mais ce n'est en général *pas* un espace vectoriel : ce n'est pas forcément une partie convexe.

Une forme quadratique/hermitienne est dite **définie** si elle ne possède pas de vecteurs isotropes non nuls, c'est à dire lorsque le cône est réduit à zéro :

$$\text{Cone}(\Phi) = \{0\}$$

**Identités d'orthogonalité**

Soient  $F$  et  $G$  des sous-EV de  $E$ .

To do

$$(F + G)^\perp = F^\perp \cap G^\perp \quad \left( \text{reste vrai pour } A, B \subset E \text{ quelconque} \right. \\ \left. \text{car } \langle A + B \rangle_{\mathbb{K}} = \langle A \rangle_{\mathbb{K}} + \langle B \rangle_{\mathbb{K}} \right)$$

$$(F \cap G)^\perp \supseteq F^\perp + G^\perp \quad \left( \text{pas d'égalité pour } A, B \subset E \text{ quelconque} \right. \\ \left. \text{car } \langle A \cap B \rangle_{\mathbb{K}} \subset \langle A \rangle_{\mathbb{K}} \cap \langle B \rangle_{\mathbb{K}} \text{ seulement} \right)$$

non  
dégénéré

**Démonstration.** Par orthogonalité en dualité, en *dimension finie* (\*), avec  $\psi = \phi(\cdot, *) = x \mapsto \phi(x, \cdot)$  :

$$(F + G)^\perp = \underbrace{\psi(F + G)^\circ}_{= \psi(F) + \psi(G)} = (\psi(F) + \psi(G))^\circ \stackrel{(*)}{=} \psi(F)^\circ \cap \psi(G)^\circ = F^\perp \cap G^\perp$$

par linéarité.

$$(F \cap G)^\perp = \underbrace{\psi(F \cap G)^\circ}_{\subset \psi(F) \cap \psi(G)} \supset (\psi(F) \cap \psi(G))^\circ \stackrel{(*)}{=} \psi(F)^\circ + \psi(G)^\circ = F^\perp + G^\perp$$

avec égalité lorsque  $\psi$  est surjective  $\stackrel{(*)}{\Leftrightarrow} \psi$  injective  $\Leftrightarrow \Phi$  non dégénérée.

Ou encore  $(F^\perp + G^\perp)^\perp \stackrel{\text{premier point}}{=} F^\perp \cap G^\perp \stackrel{(**)}{\supset} F \cap G$  donc  $F^\perp + G^\perp \stackrel{(**)}{\subset} (F^\perp + G^\perp)^\perp = (F \cap G)^\perp$   
 car (\*\*)  $F \subset F^\perp \perp$  pour tout sous-EV  $F$ , avec égalité lorsque  $\Phi$  non dégénérée.

On pourrait aussi utiliser un argument dimensionnel pour montrer l'égalité lorsque  $\Phi$  non dégénérée. □

**Démonstration.** À la main, en dimension quelconque. Pour la première identité :

$$\begin{aligned} x \in (F + G)^\perp &\iff \forall y \in F + G, \phi(x, y) = 0 \\ &\iff \begin{cases} \forall y \in F, \phi(x, y) = 0 \\ \forall y \in G, \phi(x, y) = 0 \end{cases} \quad (\text{car } F, G \subset F + G) \\ &\iff \begin{cases} x \in F^\perp \\ x \in G^\perp \end{cases} \iff x \in F^\perp \cap G^\perp \end{aligned}$$

Pour la seconde identité :

Soit  $x \in F^\perp + G^\perp$ . Soient alors  $f \in F^\perp$  et  $g \in G^\perp$  tels que  $x = f + g$ .  
 $\forall y \in F, \phi(f, y) = 0$  et  $\forall y \in G, \phi(g, y) = 0$ . Donc  $\forall y \in F \cap G, \phi(x, y) = \underbrace{\phi(f, y)}_{= 0 \text{ car } y \in F} + \underbrace{\phi(g, y)}_{= 0 \text{ car } y \in G} = 0$ .  
 Donc  $x \in (F \cap G)^\perp$ .

⚠ La réciproque est fautive en général : on pourrait ne pas pouvoir décomposer  $x$  dans  $F^\perp + G^\perp$ . □

**Contre-exemple.** Lorsque  $\Phi$  est dégénérée, c'est à dire  $\text{Ker } \Phi \neq \{0\}$ .

Par exemple,  $\text{Ker } \Phi = \mathbb{K}x + \mathbb{K}y$  avec  $x, y \in E$  non colinéaires, et  $\dim E = 3$ . Alors :

Posons  $F := \mathbb{K}x$  et  $G := \mathbb{K}y$ . Alors  $F \cap G = \mathbb{K}x \cap \mathbb{K}y = \{0\}$ . Donc  $(F \cap G)^\perp = E$ .

Pourtant,  $\dim(F^\perp) = \dim E - \dim(F) + \dim(F \cap \text{Ker } \Phi) = 3 - 1 - 1 = 1$  car  $F \subset \text{Ker } \Phi$ . De même,  $\dim(G^\perp) = 1$ .

Donc  $\dim(F^\perp + G^\perp) = 2 < 3$ . Donc  $F^\perp + G^\perp \subsetneq E = (F \cap G)^\perp$ .

Autre contre-exemple plus explicite, dans  $E = \mathbb{R}^3$  :

On prend comme forme bilinéaire symétrique  $\phi : ((x_i)_i, (y_i)_i) \mapsto x_1 y_1 - x_3 y_3$  dans la base canonique  $(e_i)_{1 \leq i \leq 3}$ .

Posons  $F := \mathbb{R}e_1$  et  $G := \mathbb{R}(e_1 + e_2)$ . Alors  $F \cap G = \{0\}$  car  $(e_1, e_1 + e_2)$  libre. Donc  $(F \cap G)^\perp = \mathbb{R}^3$ .

Mais on vérifie que  $F^\perp = G^\perp = \mathbb{R}e_2 + \mathbb{R}e_3$ , donc  $F^\perp + G^\perp = \mathbb{R}e_2 + \mathbb{R}e_3 \neq \mathbb{R}^3$ . □

## Famille orthogonale

Une famille  $(x_i)_{i \in I} \in E^I$  est orthogonale  $\stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow}$

$$\forall (i, j) \in I^2, \quad x_i \perp x_j \quad (\Leftrightarrow \phi(x_i, x_j) = 0)$$

Étant donné l'existence de vecteurs isotropes, la notion de famille *orthonormale* n'a pas grand sens pour les formes non définies.

## 5. Formes Positives

---

On se place désormais dans un espace quadratique  $(E, \Phi)$ , avec  $\Phi$  une forme *positive* :

$$\forall x \in E, \quad \phi(x, x) = \Phi(x) \geq 0$$

quadratique si  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou hermitienne si  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ , c'est à dire que  $\Phi$  est à valeurs dans  $\mathbb{R}$ . Ainsi, on ne considère pas le cas quadratique sur  $\mathbb{C}$ . On note  $\phi$  la forme polaire associée à  $\Phi$ .

## Inégalité de Cauchy-Schwarz

Lorsque  $\Phi$  est *positive*, on a  $\forall x, y \in E$ ,

$$|\phi(x, y)|^2 \leq \Phi(x) \cdot \Phi(y)$$

et, si  $\Phi$  est *définie* ( $\Leftrightarrow$  non dégénérée ici), on a égalité lorsque

$$|\phi(x, y)|^2 = \Phi(x) \Phi(y) \iff x, y \text{ colinéaires}$$

mais les cas d'égalité sont bien plus nombreux (vecteurs isotropes) lorsque  $\phi$  est dégénérée.

**Démonstration.** Dans le cas quadratique réel ou hermitien :  $\phi(x, y) \in \mathbb{R}$ . Par positivité de  $\Phi$ ,

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, \quad \Phi(\lambda x + y) = \lambda^2 \Phi(x) + 2\lambda \phi(x, y) + \Phi(y) \geq 0$$

- Si  $\Phi(x) \neq 0$ ,  $P = \Phi(x) X^2 + 2\phi(x, y) X + \Phi(y) \in \mathbb{R}[X]$  est alors un polynôme du second degré positif, donc de déterminant

$$\Delta_{x, y} = 4\phi(x, y)^2 - 4\Phi(x)\Phi(y) \leq 0$$

négatif. Donc  $\phi(x, y) \leq \sqrt{\Phi(x)\Phi(y)}$ . Quand  $\Phi$  est définie, on a égalité si et seulement si

$$\Delta_{x, y} = 0 \iff P \text{ possède une racine}$$

$$\iff \exists \lambda_0 \in \mathbb{R} : \underbrace{\Phi(\lambda_0 x + y)} = 0$$

$$\iff \lambda_0 x + y = 0 \quad \text{car } \Phi \text{ définie}$$

$$\iff x, y \text{ colinéaires}$$

- Si  $\Phi(x) = 0$ , alors  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, 2\lambda \phi(x, y) + \Phi(y) \geq 0$ , donc nécessairement  $\phi(x, y) = 0$ .

On a donc l'(in)égalité  $|\phi(x, y)|^2 = \Phi(x)\Phi(y)$ . □

**Démonstration.** Dans le cas quadratique sur  $\mathbb{C}$ . On se ramène au cas quadratique sur  $\mathbb{R}$

en posant  $\theta = \arg(\phi(x, y))$  et  $x' := e^{i\theta} x$ . Alors  $\phi(x', y) = \phi(e^{i\theta} x, y) = e^{-i \cdot \arg(\phi(x, y))} \phi(x, y) \in \mathbb{R}$

$$\text{donc } |\phi(x, y)|^2 = |e^{-i\theta} \phi(x, y)|^2 = |\phi(x', y)|^2 \left\{ \begin{array}{l} \leq \\ \text{colin.} \end{array} \right\} \Phi(x') \cdot \Phi(y) = \Phi(x) \cdot \Phi(y)$$

car  $\Phi(e^{i\theta} x) = \phi(e^{i\theta} x, e^{i\theta} x) = e^{-i\theta} e^{i\theta} \phi(x, x) = \Phi(x)$  et  $(e^{i\theta} x, y)$  colinéaires  $\iff (x, y)$  colinéaires. □

On a démontré du même coup que lorsque  $\Phi$  est *positive*,

$$\text{Cone}(\Phi) = \text{Ker}(\Phi) \quad \text{et} \quad \Phi \text{ définie} \iff \Phi \text{ non dégénérée}$$

## Inégalité de Minkowski.

Lorsque  $\Phi$  est une forme *quadratique positive*, on a  $\forall x, y \in E$ ,

$$\sqrt{\Phi(x+y)} \leq \sqrt{\Phi(x)} + \sqrt{\Phi(y)}$$

**Démonstration.** Puisque  $\Phi$  est positive,  $\Phi(x+y) \in \mathbb{R}_+$ . On peut donc passer à la racine l'inégalité :

$$\Phi(x+y) = \phi(x, x) + \phi(y, x) + \phi(x, y) + \phi(y, y)$$

$$= \Phi(x) + 2\Re(\phi(x, y)) + \Phi(y)$$

$$\leq \Phi(x) + 2|\phi(x, y)| + \Phi(y)$$

$$\text{(Cauchy-Schwarz)} \leq \Phi(x) + 2\sqrt{\Phi(x)\Phi(y)} + \Phi(y) = (\sqrt{\Phi(x)} + \sqrt{\Phi(y)})^2$$

□

## 6. Espaces Préhilbertiens et Hilbertiens

Un **espace préhilbertien** est un espace quadratique  $(E, \Phi)$ , avec forme  $\Phi$  *définie* et *positive* (donc quadratique si  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , ou hermitienne si  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ ).

On note  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  la forme polaire de  $\Phi$ , qui prend le nom de **produit scalaire**. Pour résumer :

Un produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle : E^2 \rightarrow \begin{matrix} \mathbb{R} \\ \mathbb{C} \end{matrix}$  est une forme  $\begin{matrix} \text{bilinéaire symétrique} \\ \text{sesquilinéaire hermitienne} \end{matrix}$  définie positive :

- $\forall x, y \in E, \langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$  (symétrique/hermitienne)
- $\forall x \in E, \langle \cdot, x \rangle$  est linéaire (donc  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  sesquilinéaire/bilinéaire par symétrie)
- $\forall x \in E, \langle x, x \rangle \geq 0$  (positive), et  $\langle x, x \rangle = 0 \Rightarrow x = 0$  (définie)

Et alors  $\|\cdot\| := \sqrt{\Phi} = \sqrt{\langle \cdot, \cdot \rangle}$  est une norme sur  $E$  (car forme définie positive, homogène car  $\Phi$  est 2-homogène, et respectant l'inégalité de Minkowski), dite **norme euclidienne**.

On munit un espace préhilbertien de sa topologie d'espace vectoriel normé  $(E, \|\cdot\|)$ .

Un **espace euclidien** est un espace préhilbertien de dimension finie sur  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ .

Un **espace de Hilbert** est un espace préhilbertien *complet* pour sa norme d'EVN  $\|\cdot\|$ .

### Continuité du produit scalaire

Le produit scalaire est, pour chaque variable, lipschitzien donc continu par linéarité.

**Démonstration.** Soit  $x_0 \in E$  fixé. Par l'inégalité de Cauchy-Schwarz,

$$\forall x \in E, |\langle x_0, x \rangle| \leq \|x_0\| \cdot \|x\|. \text{ Donc la forme linéaire } \langle x_0, \cdot \rangle \text{ est } \|x_0\|\text{-lipschitzienne, donc continu.}$$

□

### Famille orthogonale, orthonormée

Une famille  $(x_i)_{i \in I} \in E^I$  est orthogonale  $\stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow}$

$$\forall (i, j) \in I_{\neq}^2, x_i \perp x_j \quad (\Leftrightarrow \langle x_i, x_j \rangle = 0)$$

et est orthonormée  $\stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow}$

$$\forall i, j \in I, \langle x_i, x_j \rangle = \mathbb{1}_{i,j}$$

Une famille orthonormée est nécessairement *libre*.

**Démonstration.** Soit  $(\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^{(I)}$  famille presque nulle telle que  $\sum_{i \in I} \lambda_i x_i = 0$ .

Alors  $\forall j \in I, 0 = \langle x_j, \sum_{i \in I} \lambda_i x_i \rangle = \sum_{i \in I} \lambda_i \underbrace{\langle x_j, x_i \rangle}_{= \mathbb{1}_{i,j}} = \lambda_j$ . Donc  $(\lambda_i)_{i \in I} = (0)_I$ . Donc  $(x_i)_{i \in I}$  libre. □

### Orthonormalisation de Gram-Schmidt

Soit  $(x_n)_{1 \leq n \leq N} \in E^N$  (avec  $n \in \mathbb{N} \cup \{\infty\}$ ) une famille *libre*. On construit par récurrence une famille *orthonormée*  $(e_n)_{1 \leq n \leq N}$  telle que

$$\forall n \in \llbracket 1, N \rrbracket, \text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n} = \text{Vect}(x_k)_{1 \leq k \leq n}$$

par le procédé de Gram-Schmidt : soit  $n \in \llbracket 1, N \rrbracket$ , on construit  $(e_n)_{1 \leq k \leq n+1}$  de la façon suivante :

1. Par récurrence, on a  $(e_n)_{1 \leq k \leq n}$  orthonormée telle que  $\text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n} = \text{Vect}(x_k)_{1 \leq k \leq n}$

2. On cherche  $e_{n+1}$  sous la forme  $e_{n+1} = x_{n+1} + \sum_{k=1}^n \lambda_k e_k$ . On veut que  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,

$$0 = \langle e_k, e_{n+1} \rangle = \left\langle e_k, x_{n+1} + \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i \right\rangle = \langle e_k, x_{n+1} \rangle + \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle e_k, e_i \rangle = \langle e_k, x_{n+1} \rangle + \lambda_k$$

c'est à dire  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $\lambda_k = -\langle e_k, x_{n+1} \rangle$ . Posons donc

$$e'_{n+1} := x_{n+1} - \sum_{k=1}^n \langle x_{n+1}, e_k \rangle e_k \quad \text{que l'on normalise en} \quad e_{n+1} := \frac{e'_{n+1}}{\|e'_{n+1}\|}$$

3. On a donc  $(e_n)_{1 \leq k \leq n+1}$  orthonormée,  $e_{n+1} \in \mathbb{K} x_{n+1} + \text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n} = \text{Vect}(x_k)_{1 \leq k \leq n+1}$  par récurrence, et  $x_{n+1} \in \mathbb{K} e_{n+1} + \text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n} = \text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n+1}$ , donc

$$\text{Vect}(e_k)_{1 \leq k \leq n+1} = \text{Vect}(x_k)_{1 \leq k \leq n+1}$$

### Inégalité de Bessel

Soit  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  une famille orthonormée au plus dénombrable. Alors  $\forall x \in E$ ,

$$\sum_{n=0}^{\infty} |\langle x_n, x \rangle|^2 \leq \|x\|^2 < +\infty$$

**Démonstration.**



### Convergence normale dans un espace de Hilbert : Lemme de Riesz-Fischer

Soit  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un espace de Hilbert, c'est à dire *complet*. Soit  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  une famille orthogonale au plus dénombrable de  $E$ . Alors

$$\sum (x_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ converge pour } \|\cdot\| \iff \sum (\|x_n\|^2)_{n \in \mathbb{N}} \text{ converge}$$

Et dans ce cas, on a l'égalité de **Pythagore** infinie :

$$\left\| \sum_{n=0}^{\infty} x_n \right\|^2 = \sum_{n=0}^{\infty} \|x_n\|^2$$

**Démonstration.**



Conséquence : dans un espace de Hilbert, la série de décomposition dans une famille orthonormée au plus dénombrable  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  converge normalement :

$$\forall x \in E, \quad \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n \quad \text{converge}$$

**Démonstration.** Par l'inégalité de Bessel (famille orthonormée dénombrable),

$$\sum_{n=0}^{\infty} \|\langle e_n, x \rangle e_n\|^2 = \sum_{n=0}^{\infty} |\langle e_n, x \rangle|^2 \underbrace{\|e_n\|^2}_{=1} = \sum_{n=0}^{\infty} |\langle e_n, x \rangle|^2 \stackrel{\text{Bessel}}{\leq} \|x\|^2 < +\infty$$

Donc  $\sum (\langle e_n, x \rangle e_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge normalement, donc par le lemme de Riesz-Fischer, converge dans  $E$ . Mais pas forcément vers  $x$ , il faut pour cela (voir plus bas) que  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}}$  soit une base hilbertienne.  $\square$

### Complété d'un préhilbertien

Si  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  est un espace préhilbertien, alors il existe un espace de Hilbert  $(H, \langle \cdot, \cdot \rangle_H)$  tel que

- $E \subset H$  et  $E$  dense dans  $H$
- $\langle \cdot, \cdot \rangle = \langle \cdot, \cdot \rangle_H|_E$

## 7. Séparabilité, Bases hilbertiennes, et Décomposition

On se place dans un espace préhilbertien  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ .

### Rappels de séparabilité sur les EVNS

$(E, \|\cdot\|)$  est séparable  $\stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} \exists X \subset E : X$  partie *dénombrable* et *dense* dans  $E$

$X \subset E$  est une partie totale de  $E \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow}$  le sous-espace engendré  $\text{Vect}(X)$  est dense dans  $E$

Si  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ ,  $\exists X \subset E$  partie *totale* et *dénombrable*  $\implies E$  séparable

(extension de [à base dénombrable d'ouverts  $\implies$  séparable], par densité de  $\mathbb{Q}$  dans  $\mathbb{R}$  (coeffs des combinaisons linéaires))

### Dénombrabilité d'une famille orthonormale

Si l'espace  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  est *séparable*, toute famille *orthonormée*  $(x_i)_{i \in I} \in E^I$  est *dénombrable*.

**Démonstration.** Par séparabilité, il existe une partie dénombrable  $Y = \{y_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  dense dans  $E$ .

Par densité de  $Y$ , avec  $\varepsilon = \frac{\sqrt{2}}{3}$ , on construit  $\phi : I \hookrightarrow \mathbb{N}$  telle que  $\forall i \in I, \|x_i - y_{\phi(i)}\| \leq \varepsilon$ , qui est en effet injective :

Soient  $(i, j) \in I_{\neq}^2$ . Par orthonormalité,  $x_i \perp x_j$  donc  $\|x_i - x_j\|^2 = \|x_i\|^2 + \|x_j\|^2 = 2$ .

Alors  $\sqrt{2} = \|x_i - x_j\| \leq \|x_i - y_{\phi(i)}\| + \|y_{\phi(i)} - y_{\phi(j)}\| + \|y_{\phi(j)} - x_j\| \leq 2 \frac{\sqrt{2}}{3} + \|y_{\phi(i)} - y_{\phi(j)}\|$ .

Donc  $\|y_{\phi(i)} - y_{\phi(j)}\| \geq \sqrt{2} - 2/3\sqrt{2} > 0$  donc  $y_{\phi(i)} \neq y_{\phi(j)}$  donc nécessairement  $\phi(i) \neq \phi(j)$ .

$I$  est donc dénombrable.  $\square$

### Base hilbertienne

Une base hilbertienne est une famille *orthonormée*  $\mathcal{E} = (e_i)_{i \in I} \in E^I$  qui est *totale* dans  $E$ , c'est à dire qu'elle engendre une partie *dense* de  $E$  :

$$\overline{\text{Vect}(e_i)_{i \in I}} = E$$

ou encore que  $\forall x \in E$ , on peut approcher arbitrairement cet élément par une combinaison linéaire :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad \exists (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^{(I)} : \left\| x - \sum_{i \in I} \lambda_i e_i \right\| < \varepsilon$$

$\triangle$  Une combinaison linéaire est *finie*. Une base hilbertienne n'est en général *pas* une base algébrique. On a déplacé l'infini dans la densité. Ça remplace le concept de B.O.N. en dimension infinie.

## Construction d'une base hilbertienne par séparabilité

Si l'espace  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  est *séparable*, il possède une base hilbertienne (dénombrable comme prévu) :

1. Par séparabilité, on prend une partie  $X = \{x_n\}_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  dénombrable dense dans  $E$ .
2. On en extrait une famille libre  $(x_{\varphi(i)})_{i \in \mathbb{N}}$  *maximale* et donc *totale*
3. On l'orthonormalise en  $(e_i)_{i \in \mathbb{N}}$  par le procédé de Gram-Schmidt :

$$\text{Vect}(e_i)_{i \in \mathbb{N}} = \text{Vect}(x_{\varphi(i)})_{i \in \mathbb{N}} \stackrel{\substack{\text{extraction} \\ \text{maximale}}}{=} \text{Vect}(X)$$

alors  $(e_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est encore totale, donc c'est une base hilbertienne.

**Plus explicitement.** Extraction maximale : on ne conserve un vecteur que s'il est linéairement indépendant des vecteurs précédents : posons  $\varphi(0) = 0$  et par récurrence

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \varphi(k+1) := \min \{n > \varphi(k) : x_n \notin \text{Vect}(x_{\varphi(i)})_{i \in \llbracket 1, k \rrbracket}\} > \varphi(k)$$

Le procédé de Gram-Schmidt assure que tout reste dans une suite grandissante d'espaces vectoriels :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \text{Vect}(e_i)_{i \in \llbracket 1, k \rrbracket} = \text{Vect}(x_{\varphi(i)})_{i \in \llbracket 1, k \rrbracket} = \text{Vect}(x_n)_{n \in \llbracket 1, \varphi(k) \rrbracket}$$

Alors par densité de  $X$ , on a que  $\forall x \in E, \quad \forall \varepsilon > 0,$

$\exists k \in \mathbb{N} : \|x - x_k\| < \varepsilon.$  Par construction, puisque  $\varphi(k) \geq k$ , on a que  $x_k \in \text{Vect}(x_n)_{n \in \llbracket 1, \varphi(k) \rrbracket} = \text{Vect}(e_i)_{i \in \llbracket 1, k \rrbracket}$

Alors  $\exists (\lambda_i)_{1 \leq i \leq k} \in \mathbb{K}^k \hookrightarrow \mathbb{K}^{(\mathbb{N})} : x_k = \sum_{i=1}^k \lambda_i e_i.$  Donc  $\|x - \sum_{i=1}^k \lambda_i e_i\| < \varepsilon.$  □

## Orthogonalité à une base hilbertienne

Soit  $x \in E$  et  $(e_i)_{i \in I} \in E^I$  une base hilbertienne de  $E$ . Alors

$$\boxed{(\forall i \in I, x \perp e_i) \implies x = 0}$$

**Démonstration.** Par totalité de  $\mathcal{E} = (e_i)_{i \in I}$  dans  $E, \forall \varepsilon > 0, \exists (\lambda_i)_{i \in I} \in \mathbb{K}^{(I)} : \|x - \sum_{i \in I} \lambda_i e_i\| < \varepsilon.$

$$\begin{aligned} \left\| x - \sum_{i \in I} \lambda_i e_i \right\|^2 &= \|x\|^2 - 2 \Re \left\langle x, \sum_{i \in I} \lambda_i e_i \right\rangle + \left\| \sum_{i \in I} \lambda_i e_i \right\|^2 \\ \text{(orthonormalité de } \mathcal{E} \text{)} &= \|x\|^2 - \sum_{i \in I} 2 \Re(\lambda_i \underbrace{\langle x, e_i \rangle}_{=0}) + \sum_{i \in I} |\lambda_i|^2 \underbrace{\|e_i\|^2}_{=1} \\ \text{(} x \perp \mathcal{E} \text{)} &= \|x\|^2 + \sum_{i \in I} |\lambda_i|^2 \\ \text{(densité)} &< \varepsilon^2 \end{aligned}$$

Les deux termes étant positifs, on a nécessairement  $\|x\| < \varepsilon.$  C'est vrai  $\forall \varepsilon > 0,$  donc  $\|x\| = 0,$  donc  $x = 0.$  □

En particulier, on ne peut pas rajouter un vecteur à une base hilbertienne : les bases hilbertiennes sont donc maximales pour l'inclusion.

On a même la réciproque :

Soit  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  un *espace de Hilbert*. Soit  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  une famille *orthonormée dénombrable* de  $E$  (ce qui est toujours le cas si  $E$  est séparable). Alors

$$\boxed{(\forall x \in E, (\forall n \in \mathbb{N}, x \perp e_n) \implies x = 0) \implies (e_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ est une base hilbertienne}}$$

**Démonstration.** Montrons que  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est totale dans  $E$ . Soit  $x \in E$ . Posons alors

$$z := x - \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n$$

qui est bien défini car on a vu que la série  $\sum (\langle e_n, x \rangle e_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge (inégalité de Bessel et lemme de Riesz-Fischer).

Maintenant,  $z$  vérifie que  $\forall k \in \mathbb{N}, z \perp e_k$  car en utilisant la continuité du produit scalaire,

$$\langle e_k, z \rangle = \langle e_k, x \rangle - \left\langle e_k, \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n \right\rangle = \langle e_k, x \rangle - \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle \overbrace{\langle e_k, e_n \rangle}^{= \mathbb{1}_{k,n}} = \langle e_k, x \rangle - \langle e_k, x \rangle = 0$$

Donc  $z = 0$  par hypothèse. Ainsi,

$$\left\| x - \sum_{n=0}^N \langle e_n, x \rangle e_n \right\| \xrightarrow{N \rightarrow \infty} \|z\| = 0$$

On peut donc approcher tout  $x \in E$  par des combinaisons linéaires arbitrairement proches de  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}}$ .

Donc  $\overline{\text{Vect}(e_n)_{n \in \mathbb{N}}} = E$ , donc  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est totale. C'est donc une base hilbertienne. □

## Décomposition dans une base hilbertienne

Soit  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  une base hilbertienne *dénombrable* de l'espace de Hilbert  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ . Alors

$$\forall x \in E, \quad x \text{ se décompose en } \boxed{x = \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n}$$

**Démonstration.** Par l'inégalité de Bessel et le lemme de Riesz-Fischer, on a déjà vu que la série converge dans  $E$  :

$$\sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n =: x'$$

Reste à montrer que  $x' = x$ . Maintenant,  $\forall k \in \mathbb{N}, (x - x') \perp e_k$  car en utilisant la continuité du produit scalaire,

$$\langle e_k, x - x' \rangle = \langle e_k, x \rangle - \left\langle e_k, \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n \right\rangle = \langle e_k, x \rangle - \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle \overbrace{\langle e_k, e_n \rangle}^{= \mathbb{1}_{k,n}} = \langle e_k, x \rangle - \langle e_k, x \rangle = 0$$

Ainsi,  $x - x'$  est orthogonal à une base hilbertienne, donc  $x - x' = 0$ , donc  $x = x' = \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n$  □

## Identités de Parseval-Plancherel généralisées

Dans une base hilbertienne  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$  *dénombrable* de l'espace de Hilbert  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ , on a les identités

$$\forall x \in E, \quad \boxed{\sum_{n=0}^{\infty} |\langle x, e_n \rangle|^2 = \|x\|^2} \quad \text{et} \quad \forall x, y \in E, \quad \boxed{\langle x, y \rangle = \sum_{n=0}^{\infty} \langle x, e_n \rangle \langle e_n, y \rangle}$$

**Démonstration.** Pour la première identité, c'est la réécriture de l'égalité de Pythagore infinie après décomposition.

Pour la deuxième identité : Par décomposition dans la base hilbertienne  $(e_n)_{n \in \mathbb{N}}$ , on a

$$x = \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n \quad \text{et} \quad y = \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, y \rangle e_n$$

Ainsi, par sesquilinearité et continuité du produit scalaire,

$$\langle x, y \rangle = \left\langle \sum_{n=0}^{\infty} \langle e_n, x \rangle e_n, \sum_{m=0}^{\infty} \langle e_m, y \rangle e_m \right\rangle = \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{m=0}^{\infty} \overline{\langle e_n, x \rangle} \langle e_m, y \rangle \underbrace{\langle e_n, e_m \rangle}_{= \delta_{n,m}} = \sum_{n=0}^{\infty} \langle x, e_n \rangle \langle e_n, y \rangle$$
 □

# 8. Projection orthogonale / sur un convexe fermé

## 8.1. Projection sur un convexe fermé

To do

## 8.2. Projection sur un sous-EV de dimension finie

Soit un espace préhilbertien  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$ . On considère le cas particulier de convexe fermé :

Soit  $F$  un sous-EV de  $E$  de dimension finie et  $(e_i)_{1 \leq i \leq n} \in F^n$  une B.O.N. de  $F$ .

Le projeté orthogonal  $\pi_F(x)$  de  $x \in E$  sur  $F$  est caractérisé par :

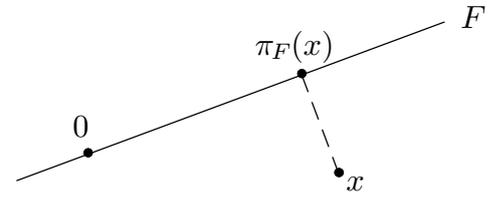
- $\pi_F(x) \in F$ , c'est à dire que

$$\exists (\lambda_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{K}^n : \pi_F(x) = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i$$

- c'est un projeté orthogonal :

$x - \pi_F(x) \in F^\perp$ , c'est à dire que

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad x - \pi_F(x) \perp e_k$$



**Détermination.** On retrouve que le projeté orthogonal est déterminé uniquement :  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,

$$0 = \langle x - \pi_F(x), e_k \rangle = \left\langle x - \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i, e_k \right\rangle = \langle x, e_k \rangle - \sum_{i=1}^n \lambda_i \underbrace{\langle e_i, e_k \rangle}_{= \delta_{i,k}} = \langle x, e_k \rangle - \lambda_k$$

Donc  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $\lambda_k = \langle x, e_k \rangle$ . □

Ainsi, lorsque  $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$  est une base orthonormée de  $F$ ,

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

### Distance à $F$ et meilleure approximation

La projection orthogonale est la meilleure approximation de  $x$  par un élément de  $F$  :

$$\forall y \in F, \quad \|x - \pi_F(x)\| \leq \|x - y\|, \quad \text{avec égalité} \Leftrightarrow y = \pi_F(x)$$

Autrement dit, la distance à  $F$

$$\text{dist}(x, F) := \inf_{y \in F} \|x - y\| = \|x - \pi_F(x)\| \quad \text{est un minimum, atteint uniquement en } y = \pi_F(x)$$

**Démonstration.**



□

De plus, l'approximation par projection orthogonale s'améliore lorsque  $F$  grossit :



Reformulé en un problème d'optimisation :

$$\arg \inf_{(\lambda_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{K}^n} \left\| x - \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i \right\| = (\langle x, e_i \rangle)_{1 \leq i \leq n}$$

Et plus généralement, lorsque  $(x_i)_{1 \leq i \leq n} \in E^n$  est une famille libre quelconque,