

# Chapitre 8

## Espaces préhilbertiens réels

### 1. Espaces préhilbertiens réels (rappels de M.P.S.I.)

#### 1.1. Produit scalaire

Définitions 1 : **produit scalaire, espace préhilbertien réel**

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

- ❖ On appelle produit scalaire toute forme bilinéaire ①, symétrique ② définie positive ④+③.
- ❖ On appelle espace préhilbertien réel tout  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel muni d'un produit scalaire.
- ❖ On appelle espace euclidien tout espace préhilbertien de dimension finie.

- Ainsi un produit scalaire est une application  $\Phi : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  telle que
  1.  $\forall (x, y) \in E^2 : \Phi(x, \cdot)$  et  $\Phi(\cdot, y)$  sont linéaires
  2.  $\forall (x, y) \in E^2 : \Phi(x, y) = \Phi(y, x)$
  3.  $\forall x \in E : \Phi(x, x) \geq 0$
  4.  $\forall x \in E : [\Phi(x, x) = 0] \Rightarrow [x = 0_E]$
- On justifiera toujours avec particulièrement d'attention le caractère ④.
- On note, à la place de  $\Phi(x, y) : \boxed{(x | y)}$  ou  $\boxed{\langle x | y \rangle}$  ou  $x \cdot y$

#### 1.2. Norme euclidienne

##### a) Définition

Définition 2 : dans un espace préhilbertien réel, la **norme euclidienne**

d'un vecteur  $x$  est le réel positif  $\boxed{\| x \|_2 = \sqrt{\Phi(x, x)}}$ .

- Lorsqu'il n'y a pas d'ambiguïté, on le notera aussi ici :  $\| x \|^2$
- On verra a posteriori (§ e) que c'est bien une norme.

b) Propriétés algébriques des normes euclidiennes

Propriété 1 : **un calcul à faire sans hésiter**

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

Propriété 2 : **identités de polarisation**

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

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

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

Propriété 3 : **propriété du parallélogramme**

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

- Interprétation géométrique des deux dernières 1.
- **Savoir les retrouver de tête...**
- Remarque : l'égalité du parallélogramme permet par exemple de tester si une norme est euclidienne.  $\square$

Ainsi dans  $\mathbb{R}^2$ , les normes  $\| \cdot \|_1$  et  $\| \cdot \|_\infty$  ne sont pas euclidiennes 2.

c) Inégalité de **Cauchy-Schwarz**

Théorème 1 :  $\forall (x, y) \in E^2$  :  $|(x | y)| \leq \|x\| \times \|y\|$  ou  $(x | y)^2 \leq \|x\|^2 \times \|y\|^2$

L'égalité est réalisée si et seulement si  $x$  et  $y$  sont colinéaires

**i.e.**  $x = 0_E$  ou  $\exists \lambda \in \mathbb{R} / y = \lambda x$

- **Démonstration à connaître** 3.
- **Se souvenir du démarrage** :  $F(\lambda) = \|\lambda x + y\|^2 = \dots$
- Exemples :  $\left( \sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2 \leq \left( \sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n b_i^2 \right)$   $(ac + bd)^2 \leq (a^2 + b^2)(c^2 + d^2)$   

$$\left( \int_a^b f(t)g(t)dt \right)^2 \leq \left( \int_a^b f(t)^2 dt \right) \times \left( \int_a^b g(t)^2 dt \right)$$

d) Inégalité de **Minkowski**, dite aussi **triangulaire**

Théorème 2 :  $\forall (x, y) \in E^2$  :  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

L'égalité est réalisée si et seulement si  $x$  et  $y$  sont colinéaires de même sens

**i.e.**  $x = 0_E$  ou  $\exists \lambda \in \mathbb{R}_+ / y = \lambda x$

- **Démonstration en exercice (élever au carré...)**

e) Bilan

Propriété :  $\| \cdot \|_2$  définit bien un norme.

- **Démonstration en exercice. Réviser au passage la définition d'une norme.**

### 1.3. Exemples

- a) Produit scalaire canonique dans  $\boxed{\mathbb{R}^n}$  :  $\boxed{(x \mid y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i}$   $\boxed{\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}}$   
 ... ainsi nommé car, pour ce produit scalaire, la base canonique est orthonormée.

- b) Sur  $\boxed{\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})}$  : **4**

$$\boxed{(f \mid g) = \int_a^b f(t)g(t)dt} \quad \boxed{\|f\|_2 = \left( \int_a^b f(t)^2 dt \right)^{1/2}}$$

- c) Sur  $\boxed{\ell^2(\mathbb{R})} = \{u \in \mathbb{R}^{\mathbb{N}} / \sum u_n^2 \text{ converge}\}$  : **5**

$$\boxed{(u \mid v) = \sum_{n=0}^{+\infty} u_n v_n} \quad \boxed{\|u\|_2 = \left( \sum_{n=0}^{+\infty} u_n^2 \right)^{1/2}}$$

On utilise deux inégalités souvent utiles (à retrouver de tête) :

$$\boxed{\left| a \times b \right| \leq \frac{1}{2}(a^2 + b^2)} \quad \text{et} \quad \boxed{a^2 + b^2 \leq 2(a + b)^2}$$

- d) [Exercice](#) : sur  $\mathbb{R}_n[X]$  : on définit  $N(P) = \left( \sum_{i=0}^n P(i)^2 \right)^{1/2}$ .

Montrer que  $N$  définit une norme sur  $\mathbb{R}_n[X]$

**6**

### 1.4. Orthogonalité

- a) Définitions

Définitions 3 : **orthogonalité**

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel.

- ❖ Vecteurs orthogonaux :  $x, y \in E$  tels que  $(x \mid y) = 0$
- ❖ Famille orthogonale :  $(x_i)_{i \in I} \in E^I$  telle que  $\forall i \neq j : (x_i \mid x_j) = 0$
- ❖ Famille orthonormale :  $(x_i)_{i \in I} \in E^I$  telle que  $\forall i, j : (x_i \mid x_j) = \delta_{i,j}$
- ❖ Sous-espace vectoriels orthogonaux :  $F$  et  $G$  tels que

$$\forall (x, y) \in F \times G : (x \mid y) = 0$$

- b) Propriétés

Propriété 1 : toute famille orthogonale de vecteurs non nuls est libre


- **Démonstration** **7**.

- Conséquence : Toute famille orthonormale est libre.

Propriété 2 : **Théorème de Pythagore**

Si la famille  $(x_i)_{1 \leq i \leq p} \in E^p$  est orthogonale, alors  $\left\| \sum_{i=1}^p x_i \right\|^2 = \sum_{i=1}^p \|x_i\|^2$

- **Démonstration** **8**.

-  La réciproque n'est vraie que pour  $p = 2$ .

c) Expression du produit scalaire et de la norme dans une base orthonormée

Théorème : Soit  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  une base orthonormée d'un espace euclidien  $E$ .

Soit  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $y = \sum_{i=1}^n y_i e_i$  deux vecteurs de  $E$ .

Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A = M_{\mathcal{B}}(u) = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ .

$$\square \quad \forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket : x_i = (e_i | x) ; \text{ ainsi } x = \sum_{i=1}^n (e_i | x) \cdot e_i .$$

$$\square \quad (x | y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i ; \text{ ainsi } (x | y) = \sum_{i=1}^n (e_i | x)(e_i | y)$$

$$\square \quad \| x \| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} ; \text{ ainsi } \| x \| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (e_i | x)^2}$$

$$\square \quad \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2 : a_{i,j} = (e_i | f(e_j)) ; \text{ ainsi } \text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n (e_i | f(e_i))$$

d) Orthogonal d'un sous-espace vectoriel

Définitions 4 : **orthogonal d'un sous-espace vectoriel  $F$**

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel et  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

L'orthogonal de  $F$  est défini par  $F^\perp = \{x \in E / \forall y \in F : (x | y) = 0\}$

- Plus généralement on peut définir l'orthogonal de  $X$  pour  $X \in \mathcal{P}(E)$ .

Propriétés :

$$\square \quad F^\perp \text{ est un sous-espace vectoriel de } E, \text{ orthogonal à } F.$$

$$\square \quad \{0_E\}^\perp = E \text{ et } E^\perp = \{0_E\}$$

$$\square \quad \text{Si } F_1 \subset F_2 \text{ alors } F_2^\perp \subset F_1^\perp$$

$$\square \quad \text{Si } G \text{ est un sous-espace vectoriel de } E \text{ orthogonal à } F \text{ alors } G \subset F^\perp$$

Ainsi  $F^\perp$  est le plus grand sous-espace vectoriel de  $E$  orthogonal à  $F$ .

$$\square \quad F \subset (F^\perp)^\perp$$

$$\square \quad \text{La somme } F + F^\perp \text{ est une somme directe}$$

$$\square \quad \text{Si } F = \text{Vect}(e_1, e_2, \dots, e_p), \text{ alors } [x \in F^\perp] \Leftrightarrow [\forall j \in \llbracket 1, p \rrbracket : (x | e_j) = 0]$$

- **Démonstration en exercice** 9.

- 🚗 On n'a pas forcément  $F = (F^\perp)^\perp$  ni  $F \oplus F^\perp = E$

... mais ceci est vrai si  $E$  est de dimension finie (cf. MPSI)

... ou même seulement si  $F$  est de dimension finie (§ 2)

## 2. Projection orthogonale sur un sous-espace de dimension finie

### 2.1. Le résultat fondamental

Théorème : Soit  $E$  un espace préhilbertien réel.

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de dimension finie  $p$  de  $E$ .

Soit  $(e_1, e_2, \dots, e_p)$  une base orthonormée de  $F$ . Alors :

- $F \oplus F^\perp = E$  :  $F^\perp$  est appelé le supplémentaire orthogonal de  $F$ .
- $F = (F^\perp)^\perp$
- On peut définir le projecteur orthogonal  $p_F$  de  $E$  sur  $F$  et

$$\forall x \in E : p_F(x) = \sum_{i=1}^p (e_i | x) \cdot e_i$$

- $\forall x \in E : d(x, F) = d(x, p_F(x)) = \|x - p_F(x)\|$ .
- $\forall x \in E : p_F(x)$  est l'unique vecteur  $y \in F$  tel que  $d(x, F) = d(x, y)$

Conséquence (optimisation) :  $\forall x \in E, \forall y \in F \setminus \{p_F(x)\} : d(x, p_F(x)) < d(x, y)$

- **Démonstration** 10.

- Exemple : si  $F = Vect(a)$  avec  $a$  unitaire :  $p_F(x) = (a | x) \cdot a$
- Rappelons quelques propriétés issues de celles des projecteurs :

Projecteurs orthogonaux	
❖	$\forall x \in E : \exists!(y, z) \in F \times F^\perp / x = y + z$ et alors : $p_F(x) = y \quad \text{et} \quad p_{F^\perp}(x) = z$
❖	$\forall x \in E : [y = p_F(x)] \Leftrightarrow [y \in F \text{ et } (x - y) \in F^\perp]$
❖	$p_F$ est un <b>projecteur</b> i.e. $p_F \in \mathcal{L}(E)$ et $p_F \circ p_F = p_F$
❖	$p_F + p_{F^\perp} = Id_E$ et $p_F \circ p_{F^\perp} = 0_{\mathcal{L}(E)}$

### 2.2. Exercice traité : optimisation

Une recherche de minimum
<p>Montrer que l'application <math>\Phi : \begin{cases} \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R} \\ (a, b) \rightarrow \int_0^1 (t^2 - at - b)^2 dt \end{cases}</math></p> <p>admet un minimum sur <math>\mathbb{R}^2</math> et le déterminer</p>

### 2.3. Inégalité de Bessel

Théorème : Soit  $(e_1, e_2, \dots, e_p)$  une famille orthonormale de  $E$ . Alors :

$$\forall x \in E : \sum_{i=1}^p (e_i | x)^2 \leq \|x\|^2$$

- **Démonstration** 11 ; la démonstration montre par ailleurs que,

si  $F = Vect(e_1, e_2, \dots, e_p) : \|x\|^2 = \sum_{i=1}^p (e_i | x)^2 + d(x, F)^2$

## 2.4. Procédé d'orthonormalisation de Schmidt

Théorème : Soit  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$  une famille libre de l'espace préhilbertien  $E$ .

Alors il existe une et une seule famille orthonormale  $(e_1, e_2, \dots, e_p)$  telle que :

$$\forall k \in \llbracket 1, p \rrbracket : \begin{cases} \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(u_1, \dots, u_k) \\ (e_k | u_k) > 0 \end{cases}.$$

$(e_1, e_2, \dots, e_p)$  s'appelle l'orthonormalisée de Schmidt de  $(u_1, u_2, \dots, u_p)$

- **Rappel de l'algorithme de construction** 12.  $\square$

- Retenir que  $f_k = u_k - p_{k-1}(u_k) = u_k - \sum_{i=1}^{k-1} (u_k | e_i) \cdot e_i$  puis  $e_k = \frac{f_k}{\|f_k\|}$

- De plus la famille et son orthonormalisée ont même orientation.

## 2.5. Suites orthonormales de vecteurs d'un espace préhilbertien réel.

### a) Suites totales

Définition : On dit qu'une famille  $(e_i)_{i \in \mathbb{N}}$  d'éléments d'un espace vectoriel  $E$  est une **suite totale** de  $E$  si  $\overline{\text{Vect}((e_i)_{i \in \mathbb{N}})} = E$

- Autrement dit : le sous-espace engendré par  $(e_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est dense dans  $E$ .

- Traduction :  $\forall x \in E, \forall \varepsilon > 0 : \exists p \in \mathbb{N}, \exists y \in \text{Vect}(e_0, e_1, \dots, e_p) / \|x - y\| \leq \varepsilon$

ou  $\forall x \in E, \forall \varepsilon > 0 : \exists p \in \mathbb{N}, \exists (a_0, a_1, \dots, a_p) \in \mathbb{K}^{p+1} / \left\| x - \sum_{i=0}^p a_i e_i \right\| \leq \varepsilon$

- Justification 13. Exemple :  $(X^i)_{i \in \mathbb{N}}$  suite totale de  $\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$

### b) Le résultat fondamental

Théorème : Soient  $(e_i)_{i \in \mathbb{N}}$  est une suite orthonormale totale d'un espace préhilbertien  $E$  et pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $p_n$  le projeté orthogonal de  $E$  sur  $\text{Vect}(e_0, e_1, \dots, e_n)$ . Alors  $\forall x \in E$ , la suite  $(p_n(x))_{n \in \mathbb{N}}$  converge vers  $x$ .

- **Démonstration** 14.

- Conséquence (Bessel) la série  $\sum (e_i | x)^2$  converge et a pour somme  $\|x\|^2$

## 2.6. Exemples de suites totales de polynômes orthogonaux

15

- a) Sur  $\mathcal{C}([-1, 1], \mathbb{R})$  muni du produit scalaire usuel :  $(f | g) = \int_{-1}^1 f(t)g(t)dt$

**polynômes de Legendre** définis par

$$\forall n \in \mathbb{N} : L_n = \frac{1}{2^n n!} [(X^2 - 1)^n]^{(n)}$$

- b) Sur  $\mathcal{C}([-1, 1], \mathbb{R})$  muni du produit scalaire  $\langle f | g \rangle = \int_{-1}^1 \frac{f(t)g(t)}{\sqrt{1-t^2}} dt$

**polynômes de Tchebychev** définis par

$$\forall n \in \mathbb{N} : T_n(x) = \cos(n \text{ Arc cos}(x))$$

- c) Exercice : la base canonique  $(X^n)_{n \in \mathbb{N}}$  de  $\mathbb{K}[X]$  est-elle orthogonale ?

### 3. Isométries vectorielles d'un espace euclidien $E$

#### 3.1. Matrice orthogonale

- On rappelle que les trois propriétés équivalentes suivantes permettent de définir une matrice orthogonale :

Théorème : caractérisations d'une matrice orthogonale et définition

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Alors :

$$[{}^t A \times A = I_n] \Leftrightarrow [A \times {}^t A = I_n] \Leftrightarrow [A \in GL_n(\mathbb{R}) \text{ et } A^{-1} = {}^t A]$$

On appelle **matrice orthogonale** toute matrice vérifiant l'une de ces trois propriétés.

- Démonstration

16.



Reconnaissance visuelle : les **vecteurs colonnes** de la matrice  $A$  constituent une **base orthonormée** de  $\mathbb{R}^n$  pour le produit scalaire usuel.

#### 3.2. Isométrie ou automorphisme orthogonal

##### a) Définition, caractérisations

Théorème : caractérisations d'une isométrie et définition

Soient  $u \in \mathcal{L}(E)$ ,  $\mathcal{B}$  base orthonormée de  $E$  et  $A = M_{\mathcal{B}}(u)$ .

Les quatre propriétés suivantes sont équivalentes :

- ❖ Conservation du produit scalaire :

$$\forall (x, y) \in E^2 : (u(x) | u(y)) = (x | y)$$

- ❖ Conservation de la norme :

$$\forall x \in E : \|u(x)\| = \|x\|$$

- ❖ Conservation du caractère orthonormé d'une base :

l'image d'une base orthonormée de  $E$  est une base orthonormée

- ❖  $A$  est une matrice orthogonale :

Tout endomorphisme de  $E$  vérifiant l'une de ces quatre propriétés est appelé **isométrie vectorielle** ou **automorphisme orthogonal**.

- Démonstration

17.

##### b) Exemple : symétrie orthogonale

Propriété 1 : toute symétrie orthogonale est une isométrie vectorielle.

Propriété 2 : caractérisation d'une symétrie orthogonale par sa matrice

Soient  $\mathcal{B}$  une base orthonormée de  $E$ ,  $u \in \mathcal{L}(E)$  et  $A = M_{\mathcal{B}}(u)$ . Alors :

$$[u \text{ est une symétrie orthogonale}] \Leftrightarrow [A \text{ est symétrique et orthogonale}]$$

- Démonstrations

18.

### 3.3. Groupe orthogonal

Proposition 1 : Soit  $O(E)$  l'ensemble des isométries vectorielles de  $E$ .  
 $(O(E), \circ)$  est un sous-groupe de  $(GL(E), \circ)$  appelé **groupe orthogonal de  $E$** .

- **Démonstration** 19.

Proposition 2 : Soit  $O(n)$  l'ensemble des matrices orthogonales  $n \times n$ .  
 $(O(n), \times)$  est un sous-groupe de  $(GL_n(\mathbb{R}), \times)$  appelé **groupe orthogonal d'ordre  $n$** .

- **Démonstration** 20.




Proposition 3 : Soit  $\mathcal{B}$  une base orthonormée de l'espace euclidien  $E$ .  
L'application  $\Phi_{\mathcal{B}} : \begin{cases} O(E) \rightarrow O(n) \\ u \rightarrow M_{\mathcal{B}}(u) \end{cases}$  définit un **isomorphisme** de groupes.


- **Démonstration** 21.

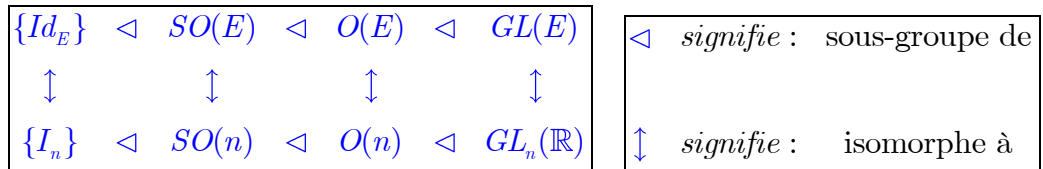
Proposition 4 : **déterminant** d'une isométrie, d'une matrice orthogonale.  
Le déterminant d'une isométrie (d'une matrice orthogonale) vaut 1 ou  $-1$ .  
Si  $\det(u) = 1$ , l'isométrie est dite **directe**.

- **Démonstration** 22.

### 3.4. Groupe spécial orthogonal

Proposition 5 :  
Soient  $SO(E) = \{u \in O(E) / \det(u) = 1\}$  et  $SO(n) = \{A \in O(n) / \det(A) = 1\}$   
  $(SO(E), \circ)$  est un groupe, sous-groupe de  $(O(E), \circ)$ .  
  $(SO(n), \times)$  est un groupe, sous-groupe de  $(O(n), \times)$ .  
  $\tilde{\Phi}_{\mathcal{B}} : \begin{cases} SO(E) \rightarrow SO(n) \\ u \rightarrow M_{\mathcal{B}}(u) \end{cases}$  définit un **isomorphisme** de groupes.

- **Démonstration** 23. **Bilan récapitulatif** : 



### 3.5. Théorème de stabilité

Proposition : Si  $u \in O(E)$  et si  $F$  est un sous-espace vectoriel stable par  $u$ ,  
alors  $F^\perp$  est aussi stable par  $u$ .

- **Démonstration** 24.



### 3.6. Spectre d'une isométrie

Proposition : Si  $u \in O(E)$ , alors  $Sp_{\mathbb{R}}(u) \subset \{-1, 1\}$  et  $Sp_{\mathbb{C}}(u) \subset U$   
 où  $U$  est l'ensemble des nombres complexes de module 1.  
 De plus  $\forall \lambda \in Sp_{\mathbb{C}}(u), \bar{\lambda} \in Sp_{\mathbb{C}}(u)$

- **Démonstration par les matrices** 25.
- Ainsi les seules valeurs propres réelles potentielles sont 1 et  $-1$ .  
 les valeurs propres complexes ont toutes pour module 1.

### 3.7. En dimension 2 (rappels de M.P.S.I.) 26

$O(E_2)$	
$O(E_2)$	$O(E_2) - SO(E_2)$
rotations $r_\theta$ d'angle $\theta$	réflexion d'axe $\Delta_\alpha$
$\begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} \cos(2\alpha) & \sin(2\alpha) \\ \sin(2\alpha) & -\cos(2\alpha) \end{pmatrix}$
$SO(2)$	$O(2) - SO(2)$
$O(2)$	
$Sp_{\mathbb{C}}(u) = \{e^{i\theta}, e^{-i\theta}\}$	$Sp_{\mathbb{C}}(u) = \{-1, 1\}$
$\chi_u = X^2 - 2\cos(\theta)X + 1$	$\chi_u = X^2 - 1$

- ✚ Les matrices sont du type  $\begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix}$  ou  $\begin{pmatrix} a & b \\ b & -a \end{pmatrix}$  avec  $a^2 + b^2 = 1$ .
- ✚ Les premières ont pour déterminant 1 : matrices de rotation.
- ✚ Les secondes pour déterminant  $-1$  : ce sont des matrices de symétries orthogonales, qu'on reconnaît au caractère symétrique de la matrice !



**Bon à savoir** :  $\Delta_\alpha$  a pour angle polaire  $\alpha$

### 3.8. Théorème de réduction

Théorème :

Si  $u \in O(E)$ , alors il existe une base orthonormée de  $E$  pour laquelle

$$M_{\mathcal{B}}(u) = \begin{pmatrix} I_r & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & -I_q & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & R(\theta_1) & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & R(\theta_s) \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} (p, q, s) \in \mathbb{N}^3 / p + q + 2s = n \\ \forall i \in \llbracket 1, s \rrbracket : \theta_i \in \mathbb{R} - \pi\mathbb{Z} \end{matrix}$$

où  $R(\theta_i) = \begin{pmatrix} \cos(\theta_i) & -\sin(\theta_i) \\ \sin(\theta_i) & \cos(\theta_i) \end{pmatrix}$ ,

- **Démonstration** 27. Illustration en § 3.9


### 3.9. En dimension 3

- a) Analyse préalable : étude de  $O(E_3)$  ; il résulte de cette étude que  $\boxed{\angle}$
- b) Isométries vectorielles directes d'un espace euclidien de dimension 3

Proposition :

Dans un espace euclidien de dimension 3, toute isométrie vectorielle directe a dans une base orthonormée directe  $\mathcal{B} = (u, v, w)$  bien choisie une

matrice du type : 
$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\alpha) & -\sin(\alpha) \\ 0 & \sin(\alpha) & \cos(\alpha) \end{pmatrix} \quad \text{où } \alpha \in [0, 2\pi[ .$$

  $u$  est ainsi la **rotation** d'axe orienté  $\Delta = \text{Vect } u$  et d'angle  $\alpha$ .

- **Démonstration** 28.

- Cas particuliers : cas où cette matrice est symétrique 29.

c) Structure générale de  $O(E_3)$  (**H.P.**) : schéma.

d) Algorithmes : 30.

- ❖ détermination de la nature d'une isométrie donnée par sa matrice
- ❖ détermination de ses éléments caractéristiques

## 4. Endomorphismes symétriques d'un espace euclidien

### 4.1. Définition et première propriété

a) Définition

Définition : On dit qu'un endomorphisme  $s \in \mathcal{L}(E)$  est symétrique si

$$\forall (x, y) \in E^2 : (u(x) | y) = (x | u(y))$$

- On note  $\mathcal{S}(E)$  l'ensemble des endomorphismes symétriques.

 C'est un sous-espace vectoriel de  $\mathcal{L}(E)$  ★ exercice

b) Noyau et Image sont supplémentaires orthogonaux

Propriété : Si  $s$  est un endomorphisme symétrique, alors  $E = \text{Ker}(s) \oplus_{\perp} \text{Im}(s)$

- **Démonstration** 31.

- En particulier :  $\text{Ker}(s) = \text{Im}(s)^{\perp}$

### 4.2. Exemples : projecteurs orthogonaux, involutions orthogonales

Propriétés :

- ① Les seuls projecteurs symétriques sont les projecteurs orthogonaux.
- ② Les seules involutions symétriques sont les symétries orthogonales.

- **démonstration** 32.

### 4.3. Lien avec les matrices symétriques

Théorème : Soient  $\mathcal{B}$  une base orthonormée de  $E$ ,  $u \in \mathcal{L}(E)$  et  $A = M_{\mathcal{B}}(u)$ .  
[ $u$  est un endomorphisme symétrique]  $\Leftrightarrow$  [ $A$  est une matrice symétrique].

• **Démonstration** **33**.

• On rappelle à ce sujet que :  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R}) = S_n(\mathbb{R}) \oplus A_n(\mathbb{R})$

et que :  $\dim(S_n(\mathbb{R})) = \frac{n(n+1)}{2}$  et  $\dim(A_n(\mathbb{R})) = \frac{n(n-1)}{2}$  **Démo** **34**.

### 4.4. Théorème de stabilité

Proposition : Si  $s$  est un endomorphisme symétrique et si  $F$  est un sous-espace vectoriel stable par  $s$ , alors  $F^\perp$  est aussi stable par  $s$ .

• **Démonstration** **35**.

### 4.5. Réduction : théorèmes spectraux

#### a) Lemmes fondamentaux

Lemme 1 : Si  $s$  est un endomorphisme symétrique, alors le polynôme caractéristique de  $s$  est scindé dans  $\mathbb{R}$ . En particulier :  $Sp_{\mathbb{R}}(s) = Sp_{\mathbb{C}}(s)$   
autrement dit : toutes les valeurs propres de  $s$  (dans  $\mathbb{C}$ ) sont réelles.

• **Démonstration** **36**.

Lemme 2 : Si  $s$  est un endomorphisme symétrique, alors  
ses sous-espaces propres sont deux à deux orthogonaux.

• **Démonstration** **37**.

#### b) Théorème spectral pour les endomorphisme symétriques

**Théorème spectral** : Tout endomorphisme symétrique est diagonalisable dans une base orthonormée. On dit aussi qu'il est "**orthodiagonalisable**".

• Autrement dit :

il existe une base orthonormée  $\mathcal{B}$  de  $E$  telle que  $M_{\mathcal{B}}(s)$  est diagonale.

• **Démonstration** **38**. On a ainsi :  $E = \bigoplus_{\lambda \in Sp(s)} E_\lambda$

#### c) Théorème spectral pour les matrices symétriques

**Théorème spectral pour les matrices** :

$\forall A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R}) : \exists P \in O(n) / P^{-1}AP$  est une matrice diagonale.

• **Démonstration** **39**. Ainsi à retenir :

Toute matrice symétrique est diagonalisable  
et ses sous-espaces propres sont orthogonaux.

• On a aussi  $\Delta = P^{-1}AP = {}^tPAP$ .

d) Stratégie pour la diagonalisation d'une matrice symétrique de taille 3

- ✚ Si  $\chi_A$  admet trois valeurs propres distinctes  $\lambda$ ,  $\mu$  et  $\nu$  :
  - \* déterminer  $u \in E_\lambda$  et  $v \in E_\mu$
  - \* calculer alors  $w = u \wedge v : w \in E_\nu$
- ✚ Si  $\chi_A$  admet une valeur propre double  $\lambda$  et une valeur propre simple  $\mu$ .
  - \* commencer par la valeur propre simple : déterminer  $v = (a, b, c) \in E_\mu$
  - \* alors  $E_\lambda = E_\mu^\perp$  est le plan d'équation  $ax + by + cz = 0$

Exemple traité :

**40**.

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -3 \\ 1 & -3 & 1 \end{pmatrix}$$

