# Chapitre 7: Espaces préhilbertiens réels; Espaces euclidiens

Chapitre de révisions qui fait partie du programme de première et de deuxième année. Dans ce chapitre E désigne un  $\mathbb{R}$  espace vectoriel de dimension quelconque (y compris infinie et sauf mention contraire).

## 1 Produit scalaire

#### 1.1 Produit scalaire

**Définitions.** On dit qu'une application <,> de  $E^2$  dans  $\mathbb{R}$  est un produit scalaire sur E si et seulement si  $\forall (x, y, z) \in E^3 \ \forall \lambda \in \mathbb{R}$ :

- 1.  $< x, y + \lambda z > = < x, y > + \lambda < x, z >$
- 2. < x, y > = < y, x >
- $3. < x, x > \ge 0$
- 4.  $\langle x, x \rangle = 0 \Rightarrow x = 0_E$

Si E est un  $\mathbb{R}$  espace vectoriel muni d'un produit scalaire <,> alors on dit que (E,<,>) est un espace préhilbertien réel.

Si de plus E est de dimension finie alors on dit que (E,<,>) est un espace euclidien.

Remarques. On dit que <,> est une forme bilinéaire symétrique. (1 pour linéaire 2 pour symétrique, 1 et 2 pour bilinéaire symétrique, 4 pour définie, 3 pour positive)

Sur un espace vectoriel il peut exister plusieurs produits scalaires.

On note parfois x.y ou (x,y) ou (x|y) le produit scalaire ...

# ${f 1.2}$ - Produit scalaire canonique sur $\mathbb{R}^n$

On note  $E = \mathbb{R}^n$  identifié à  $M_{n,1}(\mathbb{R})$ .

On pose:  $\forall (X,Y) \in E^2$ ,  $\langle X,Y \rangle = X^T Y$ 

Alors : <,> définie sur E un produit scalaire appelé produit scalaire canonique.

preuve :

## 1.3 Produit scalaire canonique sur $M_n(\mathbb{R})$

On note  $E = M_n(\mathbb{R})$  et on pose :  $\forall (A, B) \in E^2$  ,  $\langle A, B \rangle = tr(A^T B)$ 

Alors : <, > définit sur E un produit scalaire appelé produit scalaire canonique.

preuve:

# 1.4 Un produit scalaire sur $C^0([a,b])$

Soit 
$$E = C^0([a;b])$$
. On pose:  $\forall (f,g) \in E^2$ ,  $\langle f,g \rangle = \int_a^b f(t)g(t)dt$ 

Alors <, > définit un produit scalaire sur E.

**Remarque.** Par restriction on peut en déduire un produit scalaire sur  $\mathbb{R}[X]$ 

preuve:

# 2 Norme euclidienne

#### 2.1 Définition

Si <,> est un produit scalaire sur E alors on pose :  $\forall x \in E$  ,  $||x|| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$  On dit que ||.|| est la **norme euclidienne** associée au produit scalaire <,>.

Remarques. On gardera ces notations pour la suite du chapitre.

Même dans un espace préhilbertien on parle de norme euclidienne.

Attention il y a des normes qui ne sont pas euclidienne, on précisera tout cela dans un prochain chapitre. On garde ces notations pour la suite.

## 2.2 Première propriétés

$$\forall x \in E \ , \ \forall \lambda \in \mathbb{R} \ , \ \begin{cases} ||x|| \geq 0 \\ ||\lambda x|| = |\lambda| \, ||x|| \\ \forall x \in E \ , \ ||x|| = 0 \Rightarrow x = 0_E \end{cases}$$

preuve:

# 2.3 Inégalité de Cauchy-Schwarz

#### 2.3.1 Théorème

$$\forall x \in E , \forall y \in E , |\langle x, y \rangle| \le ||x|| \cdot ||y||$$

## **2.3.2** preuve

## 2.3.3 Cas d'égalité

**Lemme.** 
$$\forall x \in E$$
,  $\forall y \in E$ ,  $|\langle x, y \rangle| = ||x|| \cdot ||y|| \Leftrightarrow (x, y)$  est liée

## 2.4 Inégalité Triangulaire

#### 2.4.1 Théorème

$$\forall x \in E , \forall y \in E , ||x + y|| \le ||x|| + ||y||$$

## **2.4.2** preuve

#### 2.4.3 Cas d'égalité

**Lemme.** 
$$\forall x \in E$$
,  $\forall y \in E$ ,  $||x + y|| = ||x|| + ||y|| \Leftrightarrow (x, y)$  est positivement liée

### 2.5 Quelques identités

### 2.5.1 Identité du parallélogramme

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

Interprétation

preuve:

### 2.5.2 Identités de polarisation

**Théorème** . Soit 
$$(E, <, >)$$
 un espace préhilbertien. Alors :  $\forall (x,y) \in E^2$   $i) < x, y >= \frac{1}{2}(||x+y||^2 - ||x||^2 - ||y||^2)$   $ii) < x, y >= \frac{1}{2}(||x||^2 + ||y||^2 - ||x-y||^2)$   $iii) < x, y >= \frac{1}{4}(||x+y||^2 - ||x-y||^2)$ 

preuve :

# 3 Orthogonalité

#### 3.1 Vocabulaire

**Définitions.** Soit x et y deux vecteurs de E. Alors on dit que : x est unitaire si et seulement si ||x|| = 1 x et y sont orthogonaux si et seulement si < x, y >= 0 On note ceci  $x \perp y$ 

## 3.2 Famille orthogonale

#### 3.2.1 Définitions

**Définitions.** Soit  $S = (x_1, x_2, ..., x_n)$  une famille de E. Alors on dit que: S est orthogonale si et seulement si  $\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $\forall j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ ,  $i \neq j \Rightarrow < x_i, x_j >= 0$  S est orthonormale (ou orthonormée) si et seulement si S est une famille orthogonale de vecteurs unitaires

#### 3.2.2 Théorème

Théorème. Une famille orthogonale de vecteurs non nuls est libre.

Corollaire. Une famille orthonormale est libre.

preuve:

## 3.3 Théorème de Pythagore

## 3.3.1 Théorème de Pythagore

**Théorème** . Soit x et y deux vecteurs de E. Alors :  $x \perp y \Leftrightarrow ||x||^2 + ||y||^2 = ||x + y||^2$  preuve :

## 3.3.2 Avec plus de vecteurs

**Lemme.** Soit  $n \ge 3$  et  $(x_1, x_2, ..., x_n)$  une famille orthogonale de E. Alors :  $||x_1 + x_2 + ... + x_n||^2 = ||x_1||^2 + ||x_2||^2 + ... + ||x_n||^2$ 

**Remarques.** Attention il n'y a pas de réciproque avec n vecteurs. Contre-exemple :  $x_1 = (1,2), x_2 = (0,2)$  et  $x_3 = (0,-1)$ 

# 3.4 Orthogonal d'une partie ou d'un sous espace vectoriel

#### 3.4.1 Définition

**Définition.** Soit X une partie de E alors on pose :  $X^{\perp} = \{x \in E, \forall y \in X < x, y >= 0\}$ 

**Remarques.** Cette définition s'applique en particulier à un sous espace vectoriel de E. On a en fait  $X^{\perp} = Vect(X)^{\perp}$ 

#### 3.4.2 Propriétés

**Propriété.**  $X^{\perp}$  est un sous espace vectoriel de E.

**Propriétés.** Si F est un sous espace vectoriel de E alors : i)  $\{0_E\}^{\perp} = E$  ii)  $E^{\perp} = \{0_E\}$  iii)  $F \cap F^{\perp} = \{0_E\}$   $iv)F \subset (F^{\perp})^{\perp}$ 

Remarque. Le point iii) est faux si F n'est pas un s.e.v.

preuves:

# 4 Algorithme d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

### 4.1 Théorème

**Théorème** . Pour tout entier naturel  $n \in \mathbb{N}^*$  on a :

 $si\ (e_1,e_2,...,e_n)$  est une famille libre de E alors il existe une famille orthonormale de vecteurs non nuls  $(u_1,u_2,...,u_n)$  de E telle que :  $\forall k \in \llbracket 1..n \rrbracket$ ,  $Vect(u_1,...,u_k) = Vect(e_1,...,e_k)$ 

Remarques. On a le même théorème avec "orthogonale"

En particulier:  $Vect(u_1,...,u_n) = Vect(e_1,...,e_n)$  et  $(u_1,...,u_n)$  est une base orthonormale de  $Vect(e_1,...,e_n)$ 

## 4.2 preuve

# 4.3 Algorithme de Schmidt

 $\text{La famille } (u_1, ..., u_n) \text{ se construit par itérations en posant}: \begin{cases} u_1 = \frac{e_1}{||e_1||} \\ \forall k \geq 2 \text{ , } u_k = \frac{e_k - \sum\limits_{p=1}^{k-1} \langle e_k, u_p \rangle u_p}{\left|\left|e_k - \sum\limits_{p=1}^{k-1} \langle e_k, u_p \rangle u_p\right|\right|} \end{cases}$ 

**Remarques.**  $\sum_{p=1}^{k-1} \langle e_k, u_p \rangle u_p$  est le projeté orthogonale de  $e_k$  sur  $Vect(u_1, ..., u_{k-1})$  (cf 5.)

On dit que l'on applique l'algorithme d'orthonormalisation de Schmidt.

# 4.4 Application aux espaces euclidiens

Théorème. Tout espace euclidien admet une base orthonormée.

Remarque. De la même manière, tout sous espace vectoriel de dimension finie d'un espace préhilbertien admet une base orthonormale.

**Théorème** . (Théorème de la base orthonormée incomplète)

Si  $(e_1,...,e_k)$  est une famille orthonormale de vecteurs non nuls alors il existe  $(e_{k+1},...,e_{dim(E)}) \in E^{dim(E)-k}$  telle que  $(e_1,...,e_k,e_{k+1},...,e_{dim(E)})$  soit une base orthonormale de E.

# 4.5 Calculs dans une base orthonormée d'un espace euclidien

**Théorème** . Soit (E, <, >) un espace euclidien et  $B = (e_1, \ldots, e_n)$  une base orhonormée de E. Alors :

Tout vecteur x de E peut s'écrire dans B sous la forme :  $x = \sum_{k=1}^{n} x_k e_k$  avec  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ 

Les coordonnées de x dans B sont donc  $Mat_B(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 

 $Soit \ (x,y) \in E^2. \ \ On \ note \ X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \ les \ coordonn\'e es \ de \ x \ dans \ B \ et \ Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \ les \ coordonn\'e es \ de \ y \ dans \ B.$ 

Alors: 
$$\langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^{n} x_k y_k = X^T Y \text{ et } ||x|| = \sqrt{\sum_{k=1}^{n} x_k^2} = \sqrt{X^T X}$$

Remarque. On retrouve, à un changement de base près, le produit scalaire canonique.

preuve:

# 5 Théorème de projection orthogonale

### 5.1 Théorème

Soit (E,<,>) un espace préhilbertien réel et F un sous-espace vectoriel de dimension finie de E. Alors : i)  $E=F\oplus F^{\perp}$ 

ii) On peut définir  $p_F$  le projecteur orthogonal sur F par :

 $\forall x \in E \text{ alors } p_F(x) = y \text{ où } y \text{ est l'unique vecteur tel que } \begin{cases} y \in F \\ x - y \in F^{\perp} \end{cases}$ 

- iii) Si  $(e_1,\ldots,e_n)$  est une base orthonormée de F alors :  $\forall x\in E$  ,  $p_F(x)=\sum\limits_{i=1}^n < e_i, x>e_i$
- iv) Pour tout x de E le vecteur projeté  $p_F(x)$  est la meilleure approximation de x dans F, c'est-à-dire que :  $d(x,F) = \min_{y \in F} ||x-y|| = ||x-p_F(x)||$

De plus  $P_F(x)$  est le seul vecteur  $y \in F$  tel que d(x, F) = ||x - y||

**Remarques.**  $p_F$  est la projection sur F parallèlement à  $F^{\perp}$ .

Si  $(e'_1, \ldots, e'_n)$  est une base quelconque (pas forcément orthonormée) de E alors  $p_F(x) = \sum_{k=1}^n x'_k e'_k$  avec  $(x'_1, \ldots, x'_n)$  solution du système :  $\forall i \in [1; n]$ ,  $\langle x - p_F(x), e'_i \rangle = 0 \Leftrightarrow \sum_{k=1}^n x'_k \langle e'_k, e'_i \rangle = \langle x, e'_i \rangle$  preuve :

# 5.2 Supplémentaire orthogonale

#### 5.2.1 Définition

**Définition.** Soit F et G deux sous espaces vectoriels de (E, <, >). Alors, on dit que F et G sont orthogonaux si et seulement si  $\forall (f,g) \in F \times G$ ,  $\langle f,g \rangle = 0$ On note ceci  $F \perp G$ .

#### 5.2.2 Supplémentaire orthogonaux

Si F et G sont orthogonaux alors  $F+G=F\oplus G$ , si de plus  $F\oplus G=E$  alors on dit que : F et G sont supplémentaire orthogonaux. On note ceci  $F+G=F\oplus^{\perp}G$ .

## 5.2.3 Cas particulier

**Lemme.** Si F est un sous espace vectoriel de dimension finie de E alors:  $E = F \oplus^{\perp} F^{\perp}$ 

Remarque. C'est un corollaire du théorème de projection orthogonale.

**Corollaire.** Si F est un sous espace vectoriel d'un espace euclidien E alors :  $dim(F^{\perp}) + dim(F) = dim(E)$  et  $E = F \oplus^{\perp} F^{\perp}$ 

#### 5.2.4 Cas général

Si F n'est pas de dimension finie, on a seulement  $F \oplus F^{\perp} \subset E$  et il n'y a pas forcément égalité.

**Exemple.** Dans  $E = C^0([0,1])$  muni du produit scalaire vu en 1.4.  $(\mathbb{R}[X])^{\perp} = \{0_E\}$  ...

## 5.3 Hyperplan

#### 5.3.1 Représentation d'une forme linéaire

**Théorème**. Soit  $\phi$  une forme linéaire d'un espace euclidien (E,<,>). Alors : il existe un unique  $u \in E$  tel que  $\forall x \in E$ ,  $\phi(x) = < u, x >$  preuve :

#### 5.3.2 Caractérisation des hyperplans d'un espace euclidien

```
Lemme. Soit (E, <, >) un espace euclidien. Alors: tout hyperplan H de E s'écrit sous la forme H = \{u\}^{\perp} avec u \in E \setminus \{0_E\} preuve:
```

### 5.3.3 Vecteur normal à un hyperplan

**Lemme.** Soit (E, <, >) un espace euclidien,  $B = (e_1, ..., e_n)$  une base orthonormée de E et H un hyperplan de E. Alors:

si  $a_1x_1 + \cdots + a_nx_n = 0$  est une équation cartésienne de H dans B, le vecteur a de coordonnées  $(a_1, \ldots, a_n)$  dans B est un vecteur normal à H.

preuve:

### 5.3.4 Distance à un hyperplan

**Théorème** . Soit (E,<,>) un espace euclidien, et u un vecteur non nul de E. On note H l'hyperplan :  $H=\{u\}^{\perp}$ 

$$Alors: \forall x \in E \ , \ \begin{cases} le \ projet\'e \ orthogonal \ de \ x \ sur \ Vect(u) \ est \ \frac{\langle x,u \rangle}{||u||^2} u \\ le \ projet\'e \ orthogonal \ de \ x \ sur \ H \ est \ x - \frac{\langle x,u \rangle}{||u||^2} u \\ d(x,H) = \frac{|\langle x,u \rangle|}{||u||} \end{cases}$$
 preuve :

5.3.5 Applications : distance à une droite dans  $\mathbb{R}^2$  et distance à un plan dans  $\mathbb{R}^3$ 

# Sommaire

1	Pro	duit scalaire	1
	1.1	Produit scalaire	1
	1.2	Produit scalaire canonique sur $\mathbb{R}^n$	1
	1.3	Produit scalaire canonique sur $M_n(\mathbb{R})$	1
	1.4	Un produit scalaire sur $C^0([a,b])$	1
2	Nor	me euclidienne	า
4	2.1	Définition	2
	$\frac{2.1}{2.2}$	Première propriétés	2
	$\frac{2.2}{2.3}$	Inégalité de Cauchy-Schwarz	2
	۷.٥	2.3.1 Théorème	2
		2.3.2 preuve	2
		•	2
	2.4	0	2
	2.4	Inégalité Triangulaire	2
		2.4.1 Théorème	2
		•	
	0.5	2.4.3 Cas d'égalité	2
	2.5	Quelques identités	2
		2.5.1 Identité du parallélogramme	2
		2.5.2 Identités de polarisation	2
3	Ort	hogonalité	3
_	3.1	Vocabulaire	3
	3.2	Famille orthogonale	3
	J	3.2.1 Définitions	3
		3.2.2 Théorème	3
	3.3	Théorème de Pythagore	3
	0.0	3.3.1 Théorème de Pythagore	3
		3.3.2 Avec plus de vecteurs	3
	3.4	Orthogonal d'une partie ou d'un sous espace vectoriel	3
	J. T	3.4.1 Définition	3
		3.4.2 Propriétés	3
		0.4.2 Trophetes	٠
4	Alg	orithme d'orthonormalisation de Gram-Schmidt	4
	4.1	Théorème	4
	4.2	preuve	4
	4.3	Algorithme de Schmidt	4
	4.4	Application aux espaces euclidiens	4
	4.5	Calculs dans une base orthonormée d'un espace euclidien	4
_			_
5		orème de projection orthogonale	5
	5.1	Théorème	5
	5.2	Supplémentaire orthogonale	5
		5.2.1 Définition	5
		5.2.2 Supplémentaire orthogonaux	5
		5.2.3 Cas particulier	5
		5.2.4 Cas général	5
	5.3	Hyperplan	6
		5.3.1 Représentation d'une forme linéaire	6
		5.3.2 Caractérisation des hyperplans d'un espace euclidien	6
		5.3.3 Vecteur normal à un hyperplan	6
		5.3.4 Distance à un hyperplan	6
		5.3.5 Applications: distance à une droite dans $\mathbb{R}^2$ et distance à un plan dans $\mathbb{R}^3$	6