

## ESPACES EUCLIDIENS

<b>1 Bases orthonormales</b>	<b>2</b>
1.1 Expression du produit scalaire . . . . .	2
1.2 Existence de bases orthonormales . . . . .	3
1.3 Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt . . . . .	3
<b>2 Supplémentaire orthogonal d'un sous-espace vectoriel</b>	<b>4</b>
2.1 Théorème fondamental . . . . .	4
2.2 Premières conséquences . . . . .	4
2.3 Projecteurs orthogonaux . . . . .	4
<b>3 Application aux problèmes de minimisation</b>	<b>6</b>
3.1 Distance à un sous-espace vectoriel dans un espace euclidien . . . . .	6
3.2 Pseudo-solutions d'un système linéaire . . . . .	6

DÉFINITION 0.1 On appelle **espace euclidien** tout espace vectoriel réel de dimension finie muni d'un produit scalaire.

Dans tout ce chapitre,  $E$  désigne un espace vectoriel euclidien de dimension  $n \geq 1$ . On notera  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  le produit scalaire sur  $E$  et  $\|\cdot\|$  la norme euclidienne associée.

## 1. Bases orthonormales

On commence par rappeler quelques points du chapitre précédent.

DÉFINITION 1.1 On appelle **base orthonormale** (ou **base orthonormée**) de  $E$  toute famille orthonormale qui est une base de  $E$ , i.e. toute base  $(e_1, \dots, e_n)$  de  $E$  telle que :

$$\forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad \langle e_i, e_j \rangle = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \\ 0 & \text{si } i \neq j \end{cases}.$$

*Exemples 1.2* La base canonique de  $\mathbb{R}^n$  en est une base orthonormale pour le produit scalaire canonique. En particulier, la famille  $((1, 0), (0, 1))$  est une base orthonormale de  $\mathbb{R}^2$ . Pour  $\theta \in \mathbb{R}$  donné, les vecteurs  $\vec{u}_\theta = (\cos \theta, \sin \theta)$  et  $\vec{v}_\theta = \vec{u}_{\theta+\pi/2} = (-\sin \theta, \cos \theta)$  forment également une base orthonormale de  $\mathbb{R}^2$ . Représenter ces vecteurs sur une figure.

*Remarque 1.3* Si une famille  $(e_1, \dots, e_n)$  est orthonormale, elle est automatiquement libre et comme elle est formée de  $n = \dim E$  vecteurs, c'est une base de  $E$ , orthonormale par construction.

### 1.1 Expression du produit scalaire

Si  $\underline{e}$  désigne une base de  $E$  dans laquelle le produit scalaire est représenté (en tant que forme bilinéaire) par une matrice  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n} \in \mathbf{M}_n(\mathbb{R})$ , alors le produit scalaire de deux vecteurs  $x$  et  $y$  de  $E$  s'exprime sous la forme

$$\langle x, y \rangle = {}^t X A Y = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{i,j} x_i y_j$$

où  $X = {}^t(x_1 \ \dots \ x_n)$  et  $Y = {}^t(y_1 \ \dots \ y_n)$  sont les colonnes des coordonnées de  $x$  et  $y$  en base  $\underline{e}$ .

LEMME 1.4 Une base  $\underline{e}$  de  $E$  est orthonormale si, et seulement si, le produit scalaire est représenté dans cette base par la matrice  $I_n$ .

Le produit scalaire s'exprime donc de façon particulièrement simple en base orthonormale :

THÉORÈME 1.5 (EXPRESSION DU PRODUIT SCALAIRE ET DE LA NORME EN BASE ORTHONORMALE) On suppose  $E$  rapporté à une base  $\underline{e}$  orthonormale.

Soient  $x$  et  $y$  deux vecteurs de  $E$ , ainsi que  $X = {}^t(x_1 \ \dots \ x_n)$  et  $Y = {}^t(y_1 \ \dots \ y_n)$  les colonnes de leurs coordonnées en base  $\underline{e}$ .

On a :

$$\langle x, y \rangle = {}^t X Y = \sum_{i=1}^n x_i y_i \quad \text{et} \quad \|x\|^2 = {}^t X X = \sum_{i=1}^n x_i^2.$$

COROLLAIRE 1.6 (COORDONNÉES D'UN VECTEUR EN BASE ORTHONORMALE) On suppose  $E$  rapporté à une base  $\underline{e}$  orthonormale.

Soit  $x$  un vecteur de  $E$ . Ses coordonnées  $x_1, \dots, x_n$  en base  $\underline{e}$  sont données par :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad x_i = \langle e_i, x \rangle.$$

*Remarque 1.7* En d'autres termes, si  $\underline{e}$  est une base orthonormale de  $E$ , alors :

$$\forall x \in E, \quad x = \sum_{i=1}^n \langle e_i, x \rangle e_i$$

et les formules du théorème 1.5 deviennent :

$$\forall x, y \in E, \quad \langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n \langle e_i, x \rangle \langle e_i, y \rangle, \quad \|x\|^2 = \sum_{i=1}^n \langle e_i, x \rangle^2.$$

*Remarque 1.8* Soient  $u$  un endomorphisme de  $E$  et  $\underline{e}$  une base orthonormale de  $E$ .

Les coefficients  $a_{i,j}$ ,  $1 \leq i, j \leq n$ , de la matrice  $A$  représentant  $u$  en base  $\underline{e}$  sont donnés par :

$$\forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad a_{i,j} = \langle e_i, u(e_j) \rangle.$$

### 1.2 Existence de bases orthonormales

**THÉORÈME 1.9** *Tout espace euclidien admet (au moins) une base orthonormale.*

**PROPOSITION 1.10** *Soit  $\underline{e}$  une base orthonormale de  $E$ ,  $\underline{e}'$  une autre base de  $E$  et  $P$  la matrice de passage de  $\underline{e}$  à  $\underline{e}'$ .*

*La base  $\underline{e}'$  est orthonormale si, et seulement si, la matrice  $P$  est orthogonale i.e. vérifie  $P^{-1} = {}^tP$  (cf. définition suivante).*

**PROPOSITION-DÉFINITION 1.11** *Une matrice  $P \in M_n(\mathbb{R})$  est dite **orthogonale** si elle vérifie l'une des conditions équivalentes suivantes :*

- (i)  ${}^tPP = P{}^tP = I_n$ ;
- (ii) la matrice  $P$  est inversible et  $P^{-1} = {}^tP$ ;
- (iii) les colonnes de  $P$  forment une base orthonormale de  $M_{n,1}(\mathbb{R})$  euclidien canonique.

### 1.3 Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

On renvoie aux TD pour l'énoncé du problème et les détails de sa résolution.

**THÉORÈME 1.12 (ORTHONORMALISATION DE GRAM-SCHMIDT)** *Soit  $\underline{u} = (u_1, \dots, u_r)$  une famille libre de  $E$ . Il existe une famille orthonormale  $\underline{v} = (v_1, \dots, v_r)$  de vecteurs de  $E$  telle que :*

$$\forall k \in \llbracket 1, r \rrbracket, \quad v_k \in \text{Vect}(u_1, u_2, \dots, u_k). \tag{1.1}$$

*Remarques 1.13* • On trouve parfois la condition (1.1) sous la forme

$$\forall k \in \llbracket 1, r \rrbracket, \quad \text{Vect}(v_1, v_2, \dots, v_k) = \text{Vect}(u_1, u_2, \dots, u_k).$$

Elle signifie que pour tout  $k \in \llbracket 1, r \rrbracket$ , la famille  $(v_1, \dots, v_k)$  est une base orthonormale du sous-espace  $\text{Vect}(u_1, \dots, u_k)$ .

- L'application du procédé de Gram-Schmidt à une base de  $E$  permet d'en construire une base orthonormale.
- La famille  $(v_1, \dots, v_r)$  est unique si l'on impose de plus  $\langle v_k, u_k \rangle > 0$  pour tout  $k \in \llbracket 1, r \rrbracket$ . Elle s'obtient en normalisant les vecteurs de la famille orthogonale  $(w_1, \dots, w_r)$  définie par  $w_1 = u_1$  et

$$\forall k \in \llbracket 1, r-1 \rrbracket, \quad w_{k+1} = u_{k+1} - \sum_{i=1}^k \frac{\langle w_i, u_{k+1} \rangle}{\|w_i\|^2} w_i,$$

c'est-à-dire en posant  $v_k = \frac{w_k}{\|w_k\|}$  pour tout  $k \in \llbracket 1, r \rrbracket$ .

www.rblld.fr

## 2. Supplémentaire orthogonal d'un sous-espace vectoriel

### 2.1 Théorème fondamental

THÉORÈME 2.1 Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Le sous-espace vectoriel  $F^\perp$  est supplémentaire de  $E$  :

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

On dit dans ces conditions que  $F^\perp$  est le **supplémentaire orthogonal** de  $F$ .

COROLLAIRE 2.2 Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . On a :

$$\dim F^\perp = \dim E - \dim F.$$

COROLLAIRE 2.3 Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . On a :

$$(F^\perp)^\perp = F.$$

Remarque 2.4 Comme on l'a déjà signalé dans le chapitre précédent, les résultats de cette section sont faux lorsque  $E$  n'est pas de dimension finie. Des contre-exemples seront étudiés en travaux dirigés.

### 2.2 Premières conséquences

PROPOSITION 2.5 (i) Toute famille libre orthogonale peut être complétée en une base orthogonale de  $E$ .

(ii) Toute famille orthonormale peut être complétée en une base orthonormale de  $E$ .

PROPOSITION 2.6 On suppose  $E$  rapporté à une base orthonormale  $\underline{e}$ .

Soit  $H$  un hyperplan de  $E$  d'équation

$$a_1x_1 + \dots + a_nx_n = 0$$

en base  $\underline{e}$  (où  $a_1, \dots, a_n$  sont des réels non tous nuls donnés).

L'orthogonal de  $H$  est la droite dirigée par le vecteur  $a$  de coordonnées  $(a_1, \dots, a_n)$  en base  $\underline{e}$ .

### 2.3 Projecteurs orthogonaux

On se donne dans cette section un sous-espace vectoriel  $F$  de  $E$ . D'après le théorème 2.1, les sous-espaces vectoriels  $F$  et  $F^\perp$  sont supplémentaires dans  $E$ , ce qui justifie la définition suivante.

DÉFINITION 2.7 On appelle **projection orthogonale** sur  $F$ , et on note  $p_F$ , la projection sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

Remarques 2.8 • Le projeté orthogonal  $p_F(x)$  d'un vecteur  $x \in E$  sur le sous-espace  $F$  est donc caractérisé par les conditions :

$$\begin{cases} p_F(x) \in F \\ x - p_F(x) \perp F \end{cases}.$$

- Une projection  $p$  de  $E$  est une projection orthogonale si, et seulement si, les sous-espaces  $\text{Im } p$  et  $\text{Ker } p$  sont orthogonaux.
- Les projecteurs  $p_F$  et  $p_{F^\perp}$  sont associés, ce qui explique que  $p_F + p_{F^\perp} = \text{id}_E$ .

PROPOSITION 2.9 Soit  $\underline{v} = (v_1, \dots, v_r)$  une base orthonormale de  $F$ .

On a :

$$\forall x \in E, \quad p_F(x) = \sum_{i=1}^r \langle v_i, x \rangle v_i.$$

- Exemples 2.10* • Soit  $D$  une droite vectorielle de  $E$ , dirigée par un vecteur  $a \in E \setminus \{0\}$ . Exprimer le projeté orthogonal d'un vecteur  $x$  de  $E$  sur  $D$ .
- Soit  $H$  un hyperplan de  $E$ ; d'après le corollaire 2.3, son orthogonal est une droite  $D = H^\perp$  dirigée par un vecteur  $n$ . Exprimer le projeté orthogonal d'un vecteur  $x$  de  $E$  sur  $H$ .

**COROLLAIRE 2.11** *On suppose l'espace euclidien  $E$  rapporté à une base orthonormale  $\underline{e}$ . Soit  $\underline{v} = (v_1, \dots, v_r)$  une base orthonormale de  $F$ . La projection orthogonale  $p_F$  sur  $F$  est représentée en base  $\underline{e}$  par la matrice*

$$P_F = \sum_{i=1}^r V_i {}^t V_i$$

où  $V_1, \dots, V_r$  sont les colonnes des coordonnées des vecteurs  $v_1, \dots, v_r$  en base  $\underline{e}$ .

*Remarque 2.12* Si l'on dispose seulement d'une base orthogonale  $(e_1, \dots, e_r)$  de  $F$ , alors la formule de la proposition 2.9 s'adapte facilement :

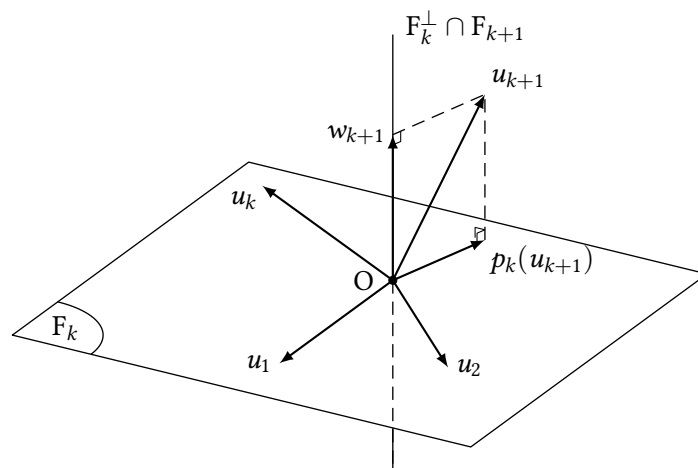
$$\forall x \in E, \quad p_F(x) = \sum_{i=1}^r \frac{\langle e_i, x \rangle}{\|e_i\|^2} e_i.$$

On reconnaît une formule apparue dans le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt (cf. TD) appliqué à une famille libre  $(u_1, \dots, u_r)$  pour obtenir une base orthogonale  $(w_1, \dots, w_r)$  de  $\text{Vect}(u_1, \dots, u_r)$ . Après la  $k$ -ième étape, le vecteur  $w_{k+1}$  est défini par

$$w_{k+1} = u_{k+1} - \sum_{i=1}^k \frac{\langle w_i, u_{k+1} \rangle}{\|w_i\|^2} w_i = u_{k+1} - p_k(u_{k+1})$$

où  $p_k(u_{k+1})$  est le projeté orthogonal de  $u_{k+1}$  sur  $F_k = \text{Vect}(u_1, \dots, u_k)$  car  $(w_1, \dots, w_k)$  constitue par hypothèse de récurrence une base orthogonale de  $F_k$ .

La technique consiste donc à « redresser » le vecteur  $u_{k+1}$  : celui-ci se décompose en effet sous la forme  $u_{k+1} = p_k(u_{k+1}) + w_{k+1}$  avec  $p_k(u_{k+1}) \in F_k$  et  $w_{k+1} \perp F_k$ .



### 3. Application aux problèmes de minimisation

#### 3.1 Distance à un sous-espace vectoriel dans un espace euclidien

Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

PROPOSITION 3.1 Soit  $x \in E$ .

On a :

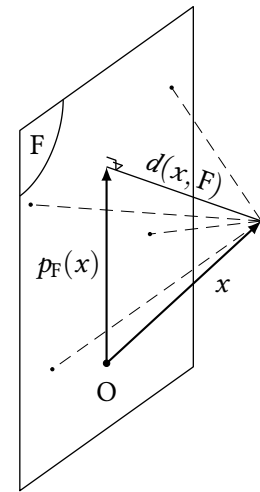
$$\forall y \in F, \quad \|x - p_F(x)\| \leq \|x - y\|,$$

avec égalité si, et seulement si,  $y = p_F(x)$ .

En d'autres termes, le projeté orthogonal  $p_F(x)$  de  $x$  sur  $F$  est l'unique vecteur de  $F$  minimisant la distance à  $x$ .

Remarque 3.2 Avec les notations précédentes, on dit que  $p_F(x)$  est la meilleure approximation de  $x$  dans  $F$ . On appelle *distance* de  $x$  à  $F$  le réel

$$d(x, F) = \min_{y \in F} \|x - y\|.$$



COROLLAIRE 3.3 Pour tout  $x \in E$ , on a :

$$\|x\|^2 = \|p_F(x)\|^2 + d(x, F)^2 \geq \|p_F(x)\|^2.$$

Exemples 3.4 Exprimer la distance d'un vecteur  $x \in E$  à une droite  $D$  dirigée par un vecteur  $a \neq 0$  puis à un hyperplan  $H$  de vecteur normal  $n \neq 0$ .

#### 3.2 Pseudo-solutions d'un système linéaire

On munit  $M_{n,1}(\mathbb{R})$  de son produit scalaire canonique.

THÉORÈME 3.5 Soient  $n \geq p$  deux entiers strictement positifs,  $A \in M_{n,p}(\mathbb{R})$  de rang  $p$  et  $B \in M_{n,1}(\mathbb{R})$ .

Il existe un et un seul vecteur  $X \in M_{p,1}(\mathbb{R})$  minimisant la quantité  $\|AX - B\|$ . Ce vecteur est l'unique solution du système de Cramer  ${}^t AAX = {}^t AB$ .

Remarque 3.6 L'unique vecteur  $X$  du théorème précédent est ce qui se rapproche le plus, au sens des moindres carrés (i.e. de la norme euclidienne) d'une solution du système linéaire  $AX = B$ ; on parle de *pseudo-solution*.

On renvoie au TD pour des explications plus détaillées, la démonstration et un exemple d'application.