



---

UNIVERSITÉ DE GABÈS, FACULTÉ DES SCIENCES DE GABÈS.

DÉPARTEMENTS DE MATHÉMATIQUES.

---

ALGÈBRE II LFMA2

2015-2016

PRÉSENTÉ PAR

HEDI REGEIBA



# Contents

<b>1</b>	<b>Formes bilinéaires symétriques. Formes quadratiques.</b>	<b>1</b>
1.1	Formes bilinéaires. . . . .	1
1.1.1	Généralités. . . . .	1
1.1.2	Matrice d'une forme bilinéaire. . . . .	2
1.2	Formes quadratiques. . . . .	4
1.2.1	Généralités. . . . .	4
1.2.2	Matrice d'une forme quadratique. . . . .	5
1.2.3	Expression de $q(x)$ . . . . .	6
1.3	Formes positives, Formes définies positives. . . . .	7
1.3.1	Formes non dégénérées. . . . .	8
1.4	Décomposition en somme de carrés par la méthode de Gauss. . . . .	8
<b>2</b>	<b>Espaces préhilbertiens réels.</b>	<b>15</b>
2.1	Produit scalaire, norme et distance. . . . .	15
2.1.1	Produit scalaire sur un $\mathbb{R}$ -espace vectoriel. . . . .	15
2.1.2	Norme et distance associée. . . . .	16
2.2	Orthogonalité. . . . .	17
2.2.1	Vecteurs orthogonaux. . . . .	17
2.2.2	Orthogonal d'une partie. . . . .	18
2.2.3	Algorithme d'orthonormalisation de Schmidt. . . . .	19
2.2.4	Produit mixte. . . . .	20
2.2.5	Interprétation du produit mixte. . . . .	21
2.2.6	Supplémentaire orthogonal. . . . .	21
2.3	Hyperplans affines d'un espace euclidien. . . . .	22
2.3.1	Vecteur normal à un hyperplan d'un espace euclidien. . . . .	22
2.3.2	Équations d'un hyperplan dans une base orthonormale. . . . .	24
2.3.3	Calcul de la distance à un hyperplan affine. . . . .	24
2.4	Isométries vectorielles d'un espace euclidien. . . . .	25
2.4.1	Symétries vectorielles orthogonales. . . . .	26
2.4.2	Matrices orthogonales. . . . .	27
2.4.3	Matrices orthogonales positives ou négatives. . . . .	28
2.4.4	Isométries positives, négatives. . . . .	29
2.5	Isométries en dimension 2. . . . .	29
2.6	Projection orthogonale. . . . .	31
2.7	Suites orthonormales de vecteurs d'un espace préhilbertien réel. . . . .	32
2.8	Adjoint d'un endomorphisme. . . . .	33

2.8.1	Endomorphismes autoadjoints (Endomorphismes symétriques d'un espace euclidien). . . . .	34
2.8.2	Réduction des endomorphismes symétriques. . . . .	35
2.8.3	Réduction d'une isométrie vectorielle. . . . .	37
2.8.4	Réduction des isométries positives en dimension 3. . . . .	38

# Chapter 1

## Formes bilinéaires symétriques. Formes quadratiques.

### 1.1 Formes bilinéaires.

#### 1.1.1 Généralités.

**Définition 1.1.1.** Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v et  $f : E \times E \longrightarrow \mathbb{R}$  une application, on dit que  $f$

$$(x, y) \mapsto f(x, y)$$

est une forme bilinéaire si les applications  $f_x : E \longrightarrow \mathbb{R}$  et  $f_y : E \longrightarrow \mathbb{R}$  sont linéaires.

$$y \mapsto f(x, y) \qquad x \mapsto f(x, y)$$

**Proposition 1.1.2.**  $f : E \times E \longrightarrow \mathbb{R}$  est bilinéaire si et seulement si

1.  $\forall \alpha \in \mathbb{R}, (x, y, z) \in E^3 \ f(\alpha x + z, y) = \alpha f(x, y) + f(z, y).$
2.  $\forall \alpha \in \mathbb{R}, (x, y, z) \in E^3 \ f(x, \alpha y + z) = \alpha f(x, y) + f(x, z).$

**Définition 1.1.3.** Soit  $f$  une forme bilinéaire sur un  $\mathbb{R}$ -e-v  $E$ . On dit que

1.  $f$  est symétrique si  $f(x, y) = f(y, x).$
2.  $f$  est antisymétrique si  $f(x, y) = -f(y, x).$

**Notations 1.1.4.** Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v.

1. L'ensemble de forme bilinéaires sur  $E$  est noté  $\mathcal{L}^2(E).$
2. L'ensemble de forme bilinéaires symétriques sur  $E$  est noté  $\mathcal{S}^2(E).$
3. L'ensemble de forme bilinéaires antisymétrique sur  $E$  est noté  $\mathcal{A}^2(E).$

**Proposition 1.1.5.** Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v, alors

1.  $\mathcal{L}^2(E)$  est un  $\mathbb{R}$ -e-v.

$$2. \mathcal{L}^2(E) = \mathcal{S}^2(E) \oplus \mathcal{A}^2(E).$$

*Proof.*

1. Facile.

$$2. \text{ Soit } f \in \mathcal{S}^2(E) \cap \mathcal{A}^2(E),$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow & \begin{cases} f(x, y) = f(y, x) \\ f(x, y) = -f(y, x) \end{cases} \\ \Rightarrow & f(x, y) = -f(x, y) \\ \Rightarrow & 2f(x, y) = 0 \\ \Rightarrow & f(x, y) = 0, \forall x, y \in E \\ \Rightarrow & \mathcal{S}^2(E) \cap \mathcal{A}^2(E) = \{0\} \end{aligned}$$

Soit  $f \in \mathcal{L}^2(E)$ ,  $f(x, y) = g(x, y) + h(x, y) \forall (x, y) \in E^2$ , avec

$$\begin{aligned} & \begin{cases} g(x, y) = f(x, y) + f(y, x) \\ h(x, y) = f(x, y) - f(y, x) \end{cases} \\ \Rightarrow & \begin{cases} g(x, y) = g(y, x) \\ h(x, y) = -h(y, x) \end{cases} \\ \Rightarrow & \begin{cases} g \in \mathcal{S}^2(E) \\ h \in \mathcal{A}^2(E) \end{cases} \end{aligned}$$

Donc  $\mathcal{L}^2(E) = \mathcal{S}^2(E) \oplus \mathcal{A}^2(E)$ .

□

### Exemples 1.1.6.

$$1. \begin{aligned} f : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n & \longrightarrow \mathbb{R} \\ (x, y) & \mapsto f(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{aligned}$$

$$2. \begin{aligned} f : \mathcal{M}_n \times \mathcal{M}_n & \longrightarrow \mathbb{R} && \text{est une forme bilinéaire symétrique.} \\ (A, B) & \mapsto f(A, B) = \text{tr}(AB) \end{aligned}$$

$$3. \text{ Soit } E = C([a, b], \mathbb{R}) \text{ on note } f : E \times E \longrightarrow \mathbb{R} \\ (f, g) \mapsto f(f, g) = \int_a^b f(t)g(t)dt$$

### 1.1.2 Matrice d'une forme bilinéaire.

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base de  $E$  et  $f \in \mathcal{L}^2(E)$ . Soit  $x, y \in E$

$$f(x, y) = f\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{j=1}^n y_j e_j\right) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i y_j f(e_i, e_j)$$

**Définition 1.1.7.** La matrice  $A = (a_{i,j})$  où  $a_{i,j} = f(e_i, e_j)$  est appelée la matrice de  $f$  dans la base  $\mathcal{B}$

$$M(f, \mathcal{B}) = \begin{pmatrix} f(e_1, e_1) & f(e_1, e_2) & \dots & f(e_1, e_n) \\ f(e_2, e_1) & f(e_2, e_2) & \dots & f(e_2, e_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(e_n, e_1) & f(e_n, e_2) & \dots & f(e_n, e_n) \end{pmatrix}$$

**Exemple 1.1.8.** Soient  $f: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  et  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  la base canon-

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

ique de  $\mathbb{R}^n$ . Alors  $f(e_i, e_j) = \delta_{i,j} \Rightarrow a_{i,j} = \delta_{i,j}$ . Par suite

$$\text{Mat}(f, \mathcal{B}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = I_n$$

**Proposition 1.1.9.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim finie,  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ ,  $f \in \mathcal{L}^2(E)$ ,  $A = \text{Mat}(f, \mathcal{B})$  et  $x, y \in E$ . Alors

1.  $f(x, y) = {}^t x A y$ .
2.  $f$  est symétrique si et seulement  $A$  est symétrique (c.à.d  ${}^t A = A$ ).
3.  $f$  est antisymétrique si et seulement  $A$  est antisymétrique (c.à.d  ${}^t A = -A$ ).

*Proof.*

1.

$$\begin{aligned} f(x, y) &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i y_j a_{i,j} \\ &= (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{1,1} & \dots & a_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n,1} & \dots & a_{n,n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \\ &= {}^t x A y, \text{ où } x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ et } y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

2. On suppose que  $f$  est symétrique alors  $f(x, y) = f(y, x)$ ,  $\forall x, y \in E$ . On a

$$\begin{aligned} {}^t x A y &= \underbrace{{}^t y A x}_{\in \mathbb{R}}, \forall x, y \in E \\ \iff {}^t x A y &= {}^t ({}^t y A x), \forall x, y \in E \\ \iff {}^t x A y &= {}^t x {}^t A y, \forall x, y \in E \\ \iff {}^t x (A - {}^t A) y &= 0, \forall x, y \in E \\ \iff A - {}^t A &= 0, \text{ ( voir TD )} \\ \iff A &= {}^t A \end{aligned}$$

3. De même si  $f$  est antisymétrique si et seulement si  $A$  est antisymétrique. □

**Proposition 1.1.10** (Changement de bases).

Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e.v,  $\mathcal{B}$ ,  $\mathcal{B}'$  deux bases de  $E$ ,  $P = \text{Pass}(\mathcal{B}, \mathcal{B}')$ ,  $f \in \mathcal{L}^2(E)$ ,  $A = M(f, \mathcal{B})$  et  $A' = M(f, \mathcal{B}')$ . Alors

$$A' = {}^tPAP.$$

*Proof.* Soit  $x \in E$  alors

$$\begin{aligned} & \left\{ \begin{array}{l} x = \sum_{i=1}^n x_i e_i \longrightarrow x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \text{mat}_{\mathcal{B}}(x) \\ x = \sum_{i=1}^n x'_i e'_i \longrightarrow x = \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = \text{mat}_{\mathcal{B}'}(x) \end{array} \right. \\ \implies & \begin{cases} x' = P^{-1}x \Rightarrow x = Px' \\ y' = P^{-1}y \Rightarrow y = Py' \end{cases} \\ \implies & {}^t(Px')APy' = {}^tx'A'y' \quad (\text{car } f(x, y) = {}^txAy = {}^tx'A'y') \\ \implies & {}^tx'{}^tPAPy' = {}^tx'A'y' \\ \implies & A' = {}^tPAP. \end{aligned}$$

□

**Définition 1.1.11.** Soient  $A$  et  $B$  deux matrices de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . On dit que  $A$  et  $B$  sont congruentes s'il existe  $P \in GL(n, \mathbb{R})$  telque  $A = {}^tPBP$ .

**Remarque 1.1.12.** Soit  $A$  et  $B$  deux matrices congruentes. Si  $A$  est symétrique (resp. antisymétrique) alors  $B$  est symétrique (resp. antisymétrique).

En effet: Supposons que  $A$  est symétrique alors

$$B = {}^tPAP \Rightarrow {}^tB = {}^t({}^tPAP) = {}^tP{}^tAP = {}^tPAP = B.$$

## 1.2 Formes quadratiques.

### 1.2.1 Généralités.

**Définition 1.2.1.** Soit  $f$  une forme bilinéaire sur  $E \times E$ . On appelle forme quadratique associée à  $f$  l'application, souvent notée  $q$  de  $E$  dans  $\mathbb{R}$  définie par:

$$\forall x \in E, q(x) = f(x, x).$$

**Proposition 1.2.2.** Soit  $q : E \longrightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique

1.  $q(0) = 0$ .
2.  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall x \in E, q(\lambda x) = \lambda^2 q(x)$ .



3.  $\forall(\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^2, \forall(x, y) \in E^2$   $q(\alpha x + \beta y) = \alpha^2 q(x) + 2\alpha\beta f(x, y) + \beta^2 q(y)$ . En particulier

$$\forall(x, y) \in E^2, q(x + y) = q(x) + 2f(x, y) + q(y).$$

4.  $\forall(x, y) \in E^2, f(x, y) = \frac{1}{4}(q(x + y) - q(x - y))$ .

5.  $\forall(x, y) \in E^2, q(x + y) + q(x - y) = 2(q(x) + q(y))$ . L'identité du parallélogramme.

*Proof.*

1. On a  $q(0) = f(0, 0) = 2f(0, 0) \Rightarrow q(0) = 0$ .

2. Soient  $\lambda$  et  $x \in E$  on a

$$\begin{aligned} q(\lambda x) &= f(\lambda x, \lambda x) \\ &= \lambda^2 f(x, x) = \lambda^2 q(x). \end{aligned}$$

3. Soient  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  et  $(x, y) \in E^2$  on a

$$\begin{aligned} q(\alpha x + \beta y) &= f(\alpha x + \beta y, \alpha x + \beta y) \\ &= \alpha^2 f(x, x) + \alpha\beta f(y, x) + \alpha\beta f(x, y) + \beta^2 f(y, y) \\ &= \alpha^2 q(x) + 2\alpha\beta f(x, y) + \beta^2 q(y). \end{aligned}$$

4. Soient  $x, y \in E$  on a

$$\begin{aligned} q(x + y) - q(x - y) &= q(x) + 2f(x, y) + q(y) - q(x) + 2f(x, y) - q(y) \\ \implies f(x, y) &= \frac{1}{4}(q(x + y) - q(x - y)). \end{aligned}$$

5. Soient  $x, y \in E$  on a

$$\begin{aligned} q(x + y) + q(x - y) &= q(x) + 2f(x, y) + q(y) + q(x) - 2f(x, y) + q(y) \\ \implies q(x + y) + q(x - y) &= 2(q(x) + q(y)). \end{aligned}$$

□

**Définition 1.2.3.** Soit  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  une application. On dit que  $q$  est une forme quadratique si et seulement s'il existe une forme bilinéaire symétrique  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  telle que  $q$  soit la forme quadratique associée à  $f$ .

$f$  est appelée la forme polaire de  $q$ .

### 1.2.2 Matrice d'une forme quadratique.

Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim finie,  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ ,  $q$  une forme quadratique,  $f$  sa forme polaire associée,  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $A = M(f, \mathcal{B})$ . On sait que

$$\begin{aligned} f(x, y) &= {}^t x A y \\ \implies q(x) &= f(x, x) = {}^t x A y. \end{aligned}$$

La matrice  $A$  est appelée aussi la matrice de la forme quadratique  $q$ . Donc

$$M(q, \mathcal{B}) = M(f, \mathcal{B}) = \begin{pmatrix} q(e_1) & f(e_1, e_2) & \cdots & f(e_1, e_n) \\ f(e_2, e_1) & q(e_2) & \cdots & f(e_2, e_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(e_n, e_1) & f(e_n, e_2) & \cdots & q(e_n) \end{pmatrix}.$$

### 1.2.3 Expression de $q(x)$ .

Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim  $n$ ,  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base de  $E$ ,  $q$  une forme quadratique et  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ .

Alors,

$$\begin{aligned} q(x) &= q\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i\right) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^n x_i e_i, \sum_{i=1}^n x_i e_i\right) \\ &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i x_j \underbrace{f(e_i, e_j)}_{=a_{i,j}}, \text{ avec } \forall 1 \leq i, j \leq n \ a_{i,j} = a_{j,i} \\ &= \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i x_j a_{i,j} \\ &= \sum_{i=1}^n a_{i,i} x_i^2 + \sum_{1 \leq i \neq j \leq n} a_{i,j} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n a_{i,i} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{i,j} x_i x_j. \end{aligned}$$

Donc  $q$  est un polynôme homogène de degré 2 en les composantes  $x_1, \dots, x_n$ .

Inversement, soit

$$\phi(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n b_{i,i} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} b_{i,j} x_i x_j$$

un polynôme homogène de degré 2 en les composantes  $x_1, \dots, x_n$ . Montrer que  $\phi$  est une forme quadratique.

En effet: Soit  $A = a_{i,j}$  définie par

$$\begin{cases} a_{i,i} &= b_{i,i}, & \forall 1 \leq i \leq n, \\ a_{i,j} &= \frac{1}{2} b_{i,j}, & \text{si } i < j, \\ a_{i,j} &= a_{j,i}, & \text{si } i > j. \end{cases}$$

On remarque que  $A$  est une matrice symétrique et  $\phi(x_1, \dots, x_n) = {}^t x A x$ . Posons  $\varphi(x, y) = {}^t x A y$  peut on vérifier que  $\varphi$  est une forme bilinéaire et on  $\phi(x) = \varphi(x, x)$ .

## 1.3 Formes positives, Formes définies positives.

**Définition 1.3.1.** Soit  $f$  une forme bilinéaire symétrique. On dit que

1.  $f$  est positive si et seulement si  $\forall x \in E, f(x, x) \geq 0$ .
2.  $f$  est définie si et seulement si  $f(x, x) = 0 \iff x = 0$ .
3.  $f$  est définie positive si et seulement si  $\forall x \in E \setminus \{0\}, f(x, x) > 0$ .

**Définition 1.3.2.** Soit  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique, on dit que

1.  $q$  est positive si et seulement si  $\forall x \in E, q(x) \geq 0$ .
2.  $q$  est définie si et seulement si  $q(x) = 0 \iff x = 0$ .
3.  $q$  est définie positive si et seulement si  $\forall x \in E \setminus \{0\}, q(x) > 0$ .

**Exemples 1.3.3.**

1. La forme  $q_1 : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$  est une forme définie positive.  
 $(x, y, z) \mapsto q_1(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$

2. La forme  $q_2 : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$  est une forme positive mais  $q_2$   
 $(x, y, z) \mapsto q_2(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 - 2xy$   
 n'est pas définie. En effet On a  $q_2(x, y, z) = (x-y)^2 + z^2 \geq 0$  alors  $q_2$  est positive et  $q_2(1, 1, 0) = 0$   
 alors  $q_2$  n'est pas définie.

**Théorème 1.3.4** (Inégalité de Cauchy Schwartz).

Soit  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme bilinéaire symétrique positive alors

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

Si de plus  $f$  est définie on a l'égalité si et seulement si  $x$  et  $y$  sont liés.

*Proof.* Soient  $x, y \in E$

$$\begin{aligned} f(tx + y, tx + y) &\geq 0 \quad \forall t \in \mathbb{R} \\ \implies t^2 f(x, x) + 2tf(x, y) + f(y, y) &\geq 0 \quad \forall t \in \mathbb{R} \end{aligned}$$

Posons  $P(t) = t^2 f(x, x) + 2tf(x, y) + f(y, y)$

1<sup>er</sup> cas si  $f(x, x) \neq 0$  : On a  $P$  est un polynôme de seconds degré et garde une signe constante donc

$$\begin{aligned} \Delta &= 4f^2(x, y) - 4f(x, x)f(y, y) \leq 0 \\ \implies |f(x, y)| &\leq \sqrt{f(x, x)}\sqrt{f(y, y)} \end{aligned}$$

2<sup>eme</sup> Cas si  $f(x, x) = 0$  : alors  $P(t) = 2tf(x, y) + f(y, y)$ . Montrer que  $f(x, y) = 0$ . Supposons que  $f(x, y) \neq 0$ , on a  $P$  est un polynôme de premier degré qui garde une signe constante (absurde) alors  $f(x, y) = 0$  □

### 1.3.1 Formes non dégénérées.

**Définition 1.3.5.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v et  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme bilinéaire symétrique. On dit que  $f$  est non dégénérée si

$$f(x, y) = 0, \forall y \in E \Rightarrow x = 0.$$

On dit que  $f$  est dégénérée dans le cas contraire.

**Proposition 1.3.6.** Si  $f$  est définie, alors  $f$  est non dégénérée

*Proof.* Soit  $x \in E$  tel que  $f(x, y) = 0 \forall y \in E$  en particulier pour  $y = x$  on a  $f(x, x) = 0$ . Alors  $x = 0$  car  $f$  est définie. Donc  $f$  est non dégénérée.  $\square$

**Proposition 1.3.7.** Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v et  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme bilinéaire symétrique alors  $f$  non dégénérée si et seulement si  $M(f, \mathcal{B})$  est inversible où  $\mathcal{B}$  est une base de  $E$ .

*Proof.* Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ . Posons  $A = M(f, \mathcal{B})$  avec  $f$  est non dégénérée

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow f(x, y) = 0, \forall y \in E &\Rightarrow x = 0 \\ \Leftrightarrow {}^t x A y = 0, \forall y \in M_{n,1}(\mathbb{R}) &\Rightarrow x = 0 \\ \Leftrightarrow {}^t x A = 0, &\Rightarrow x = 0 \\ \Leftrightarrow {}^t A x = 0, &\Rightarrow x = 0 \\ \Leftrightarrow {}^t A \text{ est injective} & \\ \Leftrightarrow {}^t A \text{ est inversible} & \\ \Leftrightarrow A \text{ est inversible} & \end{aligned}$$

$\square$

**Remarque 1.3.8.** Soit  $x \in M_{n,1}(\mathbb{R})$ , alors  ${}^t x y = 0 \forall y \in M_{n,1} \Leftrightarrow x = 0$ .

## 1.4 Décomposition en somme de carrés par la méthode de Gauss.

**Théorème 1.4.1.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim  $n$  et  $q$  une forme quadratique. Alors il existe  $r$  formes linéaires  $\ell_1, \dots, \ell_r$  indépendantes et  $r$  scalaires non nuls  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  tels que

$$q(x) = \sum_{i=1}^r \lambda_i \ell_i^2(x).$$

En outre, on a  $\text{rang}(q) = r$  et

$$\ker(q) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \ell_1(x) = \dots = \ell_r(x) = 0\}$$

*Proof.* On raisonne par récurrence sur la dimension de  $E$ .

Pour  $n = 1$ . Soit  $\{e_1\}$  une base de  $E$ , tout vecteur  $x \in E$  s'écrit  $x = x_1 e_1$ , donc  $q(x) = q(e_1) x_1^2$  et alors  $q(e_1) = \lambda_1 \neq 0$  car  $q \neq 0$ . On choisit dans ce cas

$$\begin{aligned} \ell_1 : E &\longrightarrow \mathbb{R} \\ x_1 e_1 &\longmapsto x_1 \end{aligned}$$

Soit  $n \geq 2$ , supposons le résultat vrai pour toute forme quadratique sur un espace vectoriel de dimension  $r \leq n - 1$  et soit  $q$  une forme quadratique de  $E$ . Soit  $B = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base de  $E$ , on sait que

$$\forall x \in E, q(x) = \sum_{i=1}^n a_{i,i}x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j.$$

Premier cas: S'il existe  $i_0$  tel que  $a_{i_0, i_0} \neq 0$  : pour fixer les idées, supposons que  $a_{1,1} \neq 0$ . Le principe est de regrouper tous les termes contenant  $x_1$  et faire apparaître un début de carré.

$$q(x) = a_{1,1}x_1^2 + 2 \sum_{j=2}^n a_{1,j}x_1 x_j + \sum_{i=2}^n a_{i,i}x_i^2 + 2 \sum_{2 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j.$$

Notons par  $q_1(x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=2}^n a_{i,i}x_i^2 + 2 \sum_{2 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j$ . Remarquons que c'est une forme quadratique en  $x_2, \dots, x_n$ . On a

$$\begin{aligned} q(x) &= a_{1,1} \left( x_1^2 + \frac{2}{a_{1,1}} \sum_{j=2}^n a_{1,j}x_1 x_j \right) + q_1(x_2, \dots, x_n) \\ &= a_{1,1} \left( x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{a_{1,j}x_j}{a_{1,1}} \right)^2 - \frac{1}{a_{1,1}} \left( \sum_{j=2}^n a_{1,j}x_j \right)^2 + q_1(x_2, \dots, x_n). \end{aligned}$$

Soit alors  $a_1 = a_{1,1}$  et  $\ell_1 : (x_1, \dots, x_n) \longrightarrow \left( x_1 + \sum_{j=2}^n \frac{a_{1,j}x_j}{a_{1,1}} \right)$

$$q_2 : (x_2, \dots, x_n) \longrightarrow q_1(x_2, \dots, x_n) - \frac{1}{a_{1,1}} \left( \sum_{j=2}^n a_{1,j}x_j \right)^2$$

est une forme quadratique sur un espace vectoriel de dimension  $n - 1$ , on lui applique alors l'hypothèse de récurrence. Les formes linéaires récupérées en utilisant l'hypothèse de récurrence sont nécessairement libres avec  $\ell_1$  vu qu'elles n'ont pas de composantes suivant  $x_1$ .

Deuxième cas: Cas où tous les  $a_{i,i}$  sont nuls, la forme quadratique s'écrit alors sous la forme

$$q(x) = 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j, \quad \forall x \in E.$$

Sans perte de généralité, supposons que  $a_{1,2} \neq 0$ . L'idée est de regrouper tous les termes contenant  $x_1$  et  $x_2$ .

$$q(x) = 2a_{1,2}x_1 x_2 + 2 \sum_{j=3}^n a_{1,j}x_1 x_j + 2 \sum_{j=3}^n a_{2,j}x_2 x_j + 2 \sum_{3 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j.$$

Posons,

$$\varphi(x) = \sum_{j=3}^n a_{1,j}x_j,$$

$$\psi(x) = \sum_{j=3}^n a_{2,j}x_j,$$

$$\theta(x) = 2 \sum_{3 \leq i < j \leq n} a_{i,j}x_i x_j,$$

Remarquons que  $\theta$  est un polynôme homogène de degré 2 en  $x_3, \dots, x_n$ . Une fois que c'est fait, on regroupe ces formes de la façon suivante:

$$\begin{aligned} q(x) &= 2a_{1,2}x_1x_2 + 2x_1\varphi(x) + 2x_2\psi(x) + \theta(x) \\ &= \frac{2}{a_{1,2}} (a_{1,2}^2x_1x_2 + x_1\varphi(x) + x_2\psi(x)) + \theta(x) \\ &= \frac{2}{a_{1,2}} (a_{1,2}x_1 + \psi(x))(a_{1,2}x_2 + \varphi(x)) - \frac{2}{a_{1,2}}\varphi(x)\psi(x) + \theta(x) \end{aligned}$$

$q_1 : (x_3, \dots, x_n) \rightarrow \theta(x) - \frac{2}{a_{1,2}}\varphi(x)\psi(x)$  est une forme quadratique sur un espace vectoriel de dimension  $n - 2$ . En effet, le produit de deux formes linéaires est une forme quadratique.

En utilisant la relation  $ab = \frac{1}{4}[(a + b)^2 - (a - b)^2]$ , on obtient

$$q(x) = \frac{1}{2a_{1,2}} [(a_{1,2}x_1 + a_{1,2}x_2 + \varphi(x) + \psi(x))^2 - (a_{1,2}x_1 - a_{1,2}x_2 - \varphi(x) + \psi(x))^2] + q_1(x_3, \dots, x_n).$$

Posons  $a_1 = \frac{1}{2a_{1,2}}$ ,  $a_2 = \frac{1}{2a_{1,2}}$

$$\begin{aligned} \ell_1 &: (x_1, \dots, x_n) \mapsto a_{1,2}x_1 + a_{1,2}x_2 + \varphi(x) + \psi(x) \\ \ell_2 &: (x_1, \dots, x_n) \mapsto a_{1,2}x_1 - a_{1,2}x_2 - \varphi(x) + \psi(x). \end{aligned}$$

Les formes  $\ell_1$  et  $\ell_2$  sont deux formes linéaires indépendantes de  $\mathbb{R}^n$  et  $q_1$  est une forme quadratique à qui on applique l'hypothèse de récurrence.  $\square$

**Proposition 1.4.2.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim  $n$  et  $\ell_1, \dots, \ell_r \in E^*$ . Alors  $\{\ell_1, \dots, \ell_r\}$  est libre si et seulement si  $\dim(\bigcap_{i=1}^r \ker(\ell_i)) = n - r$

**Définition 1.4.3.** Soient  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  une base bilinéaire symétrique et  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base de  $E$ .

1. On dit que  $\mathcal{B}$  est une base orthogonale pour  $q$  ou  $q$ -orthogonale si  $f(e_i, e_j) = 0$  si  $i \neq j$ .
2. On dit que  $\mathcal{B}$  est une base orthonormale ou  $q$ -orthonormale si  $f(e_i, e_j) = \delta_{i,j}$ .

**Proposition 1.4.4.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v,  $\mathcal{B}$  une base de  $E$  et  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique alors

1.  $\mathcal{B}$  est une base  $q$ -orthogonale si et seulement si  $M(q, \mathcal{B})$  est diagonale.
2.  $\mathcal{B}$  est une base  $q$ -orthonormale si et seulement si  $M(q, \mathcal{B}) = I_n$ .

*Proof.* 1. Soit  $\mathcal{B}$  une base  $q$ -orthogonale si et seulement si  $f(e_i, e_j) = 0$  si  $i \neq j$ .

$$\begin{aligned} \iff a_{i,j} &= 0, \forall i \neq j \\ \iff M(q, \mathcal{B}) \text{ est diagonale et } M(q, \mathcal{B}) &= \begin{pmatrix} q(e_1) & 0 & \dots & 0 \\ 0 & q(e_2) & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & q(e_n) \end{pmatrix} \\ \iff q(x) &= \sum_{j=1}^n q(e_j)x_j^2. \end{aligned}$$

2. Soit  $\mathcal{B}$  est  $q$ -orthonormale si et seulement si  $f(e_i, e_j) = \delta_{i,j}$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow a_{i,j} &= \delta_{i,j}, \quad \forall i, j \\ \Leftrightarrow M(q, \mathcal{B}) &= I_n, \quad \text{et } M(q, \mathcal{B}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \\ \Leftrightarrow q(x) &= {}^t x I_n x = \sum_{j=1}^n x_j^2. \end{aligned}$$

□

**Exemple 1.4.5.** Soient  $q : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$   
 $x = (x_1, \dots, x_n) \mapsto q(x) = 3 \sum_{j=1}^n x_j^2.$

et  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ . On a  $M(q, \mathcal{B}) = 3I_n \neq I_n$ , donc  $\mathcal{B}$  est une base  $q$ -orthogonale et non  $q$ -orthonormale.

**Théorème 1.4.6.** Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique, alors

1.  $E$  admet une base  $q$ -orthogonale.
2. Si  $q$  définie positive alors  $E$  admet une base  $q$ -orthonormale.

*Proof.* 1. D'après la décomposition de Gauss il existe  $\ell_1, \dots, \ell_r$   $r$  formes linéaires indépendantes (libre) et  $r$  scalaires non nuls  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  tels que  $q(x) = \sum_{k=1}^r \lambda_k \ell_k(x)^2$ .

2. Soit  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base  $q$ -orthogonale. Par hypothèse  $q$  est définie positive alors  $q(x) > 0$  et  $q$  non dégénérée alors  $M(q, \mathcal{B})$  est inversible d'où  $\text{rg}(q) = n$ .

Posons  $e'_k = \frac{e_k}{\sqrt{q(e_k)}}$ ,  $\forall 1 \leq k \leq n$ . Montrer  $\mathcal{B}' = \{e'_1, \dots, e'_n\}$  est une base  $q$ -orthonormale. En effet,

$$\begin{aligned} f(e'_i, e'_j) &= f\left(\frac{e_i}{\sqrt{q(e_i)}}, \frac{e_j}{\sqrt{q(e_j)}}\right) \\ &= \frac{1}{\sqrt{q(e_i)}\sqrt{q(e_j)}} f(e_i, e_j) \end{aligned}$$

- Si  $i \neq j$  on a  $f(e_i, e_j) = 0 \implies f(e'_i, e'_j) = 0$ .
- Si  $i = j$ ,  $f(e_i, e_j) = \frac{f(e_i, e_i)}{q(e_i)} = 1$ .

Donc,  $f(e'_i, e'_j) = \delta_{i,j}$ . Ainsi  $\mathcal{B}'$  est une base  $q$ -orthonormale.

□





– Si  $1 \leq i \leq s$  alors

$$\begin{aligned} f(e'_i, e'_j) &= f\left(\frac{e_i}{\sqrt{q(e_i)}}, \frac{e_i}{\sqrt{q(e_i)}}\right) \\ &= \frac{f(e_i, e_i)}{q(e_i)} = 1 \end{aligned}$$

– Si  $r + 1 \leq i \leq r$  alors

$$\begin{aligned} f(e'_i, e'_i) &= f\left(\frac{e_i}{\sqrt{-q(e_i)}}, \frac{e_i}{\sqrt{-q(e_i)}}\right) \\ &= \frac{f(e_i, e_i)}{-q(e_i)} = -1 \end{aligned}$$

– Si  $r + 1 \leq i \leq n$  alors  $f(e'_i, e'_i) = f(e_i, e_i) = 0$ .

□

**Proposition 1.4.10.** *Soient  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v de dim  $n$  et  $q : E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme quadratique de rang  $r$  et de signature  $(s, t)$  alors*

1.  $s + t = r$ .

2.  $q$  est positive si et seulement si  $(s, t) = (r, 0)$  et  $p(x) = \sum_{k=1}^r x_k^2$ .

3.  $q$  est négative si et seulement si  $(s, t) = (0, r)$  et  $p(x) = -\sum_{k=1}^r x_k^2$ .

4.  $q$  est définie positive si et seulement si  $(s, t) = (n, 0)$  et  $p(x) = \sum_{k=1}^n x_k^2$ .

5.  $q$  est définie négative si et seulement si  $(s, t) = (0, n)$  et  $p(x) = -\sum_{k=1}^n x_k^2$ .

6.  $q$  est non dégénérée si et seulement si  $(s, t) = (s, n - s)$  et  $q(x) = \sum_{k=1}^s x_k^2 - \sum_{k=s+1}^n x_k^2$ .

**Remarque 1.4.11.** *Si  $q$  non dégénérée et positive alors elle est définie positive et  $r = n$ .*



# Chapter 2

## Espaces préhilbertiens réels.

### 2.1 Produit scalaire, norme et distance.

Dans tout le chapitre,  $E$  désigne un espace vectoriel sur  $\mathbb{R}$ .

#### 2.1.1 Produit scalaire sur un $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

**Définition 2.1.1.** Soit  $f$  une application de  $E \times E$  dans  $\mathbb{R}$ . On dit que  $f : E \times E \rightarrow \mathbb{R}$  est un produit scalaire sur  $E$  est une « forme bilinéaire symétrique définie positive » c-à-d elle vérifie les propriétés suivantes:

1. l'application  $f$  est bilinéaire.
2. pour tous vecteurs  $u$  et  $v$  de  $E$ , on a  $f(u, v) = f(v, u)$  (on dit que  $f$  est symétrique).
3. pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , on a :  $f(u, u) \geq 0$  (on dit que  $f$  est positive).
4. pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , on a:  $f(u, u) = 0 \iff u = 0$  (on dit que  $f$  est définie).

**Définition 2.1.2.**

1. Un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel  $E$  muni d'un produit scalaire est dit préhilbertien réel.
2. Un espace euclidien est un espace préhilbertien réel de dimension finie.

**Notations 2.1.3.** Plutôt que de noter  $f(u, v)$ , on note souvent  $\langle u, v \rangle$ , ou  $u.v$ , ou  $(u|v)$ . Avec la notation  $(\cdot|\cdot)$ , que nous utiliserons, la définition d'un produit scalaire devient:

$$\forall (u, u', v, v') \in E^4, \forall (\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^2 : \begin{cases} (\alpha u + \beta u'|v) = & \alpha(u|v) + \beta(u'|v) \\ (u|\alpha v + \beta v') = & \alpha(u|v) + \beta(u|v') \\ (u|v) = (v|u) & (u|u) \geq 0 \text{ et } (u|u) = 0 \iff u = 0. \end{cases}$$

**Proposition 2.1.4** (produit scalaire canonique sur  $\mathbb{R}^n$ ).

Soient  $u = (x_1, \dots, x_n)$  et  $v = (y_1, \dots, y_n)$  deux éléments quelconques de  $\mathbb{R}^n$ . En posant  $(u|v) = \sum_{k=1}^n x_k y_k$ , on définit un produit scalaire sur  $\mathbb{R}^n$ . On l'appelle le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

*Proof.* Voir TD. □

**Notation matricielle.**

Si on note  $[u]$  la matrice-colonne associée à tout vecteur  $u$  de  $\mathbb{R}^n$ , alors  $(u|v) = {}^t[u][v]$ .

**Proposition 2.1.5.** Soit  $\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$  l'espace vectoriel des applications continues de  $[a, b]$  dans  $\mathbb{R}$  avec  $a < b$ . En posant  $(f|g) = \int_a^b f(t)g(t)dt$ , on définit un produit scalaire sur  $E$ .

*Proof.* Voir TD. □

**2.1.2 Norme et distance associée.**

**Définition 2.1.6.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel.

1. Pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , on appelle norme de  $u$  la quantité  $\|u\| = \sqrt{(u|u)}$ .
2. Pour tous vecteurs  $u, v$  on appelle distance de  $u$  à  $v$  la quantité  $d(u, v) = \|u - v\|$ .

Les applications « norme » et « distance » sont dites associées au produit scalaire sur  $E$ .

**Définition 2.1.7.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Un vecteur  $u$  de  $E$  est dit unitaire (ou encore normé) si  $\|u\| = 1$ .

**Proposition 2.1.8.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Pour tous vecteurs  $u, v$  de  $E$ , on a l'inégalité dite « de Cauchy-Schwarz »  $|(u, v)| \leq \|u\|\|v\|$ .

Il y a égalité dans ce résultat si et seulement si  $u$  et  $v$  sont liés.

**Exemples 2.1.9.**

1. On se place dans  $\mathbb{R}^n$ , muni de son produit scalaire canonique. Pour tout vecteur  $u = (x_1, \dots, x_n)$ , on a  $\|u\| = \left(\sum_{k=1}^n x_k^2\right)^{\frac{1}{2}}$ . Pour tous  $\begin{cases} u = (x_1, \dots, x_n) \\ v = (y_1, \dots, y_n) \end{cases}$  l'inégalité de Cauchy-Schwarz s'écrit:

$$\left(\sum_{k=1}^n x_k y_k\right)^2 \leq \left(\sum_{k=1}^n x_k^2\right) \left(\sum_{k=1}^n y_k^2\right).$$

2. On se place dans  $\mathcal{C}([a, b], \mathbb{R})$  muni de  $(f|g) = \int_a^b f(t)g(t)dt$ . Alors  $\|f\| = \sqrt{\int_a^b f(t)^2 dt}$ . Dans ce cas, l'inégalité de Cauchy-Schwarz s'écrit

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

**Proposition 2.1.10.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel.

1. Pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , on a l'inégalité  $\|u\| \geq 0$ , et l'équivalence  $\|u\| = 0 \Leftrightarrow u = 0$ .
2. Pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , et pour tout réel  $\lambda$ , on a :  $\|\lambda u\| = |\lambda|\|u\|$ .
3. Pour tous vecteurs  $u, v$  de  $E$ , on a l'inégalité triangulaire  $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$ .

Cette inégalité est une égalité si et seulement si  $u$  et  $v$  sont « positivement liés ».

**Remarque 2.1.11.**

- L'expression « positivement liés » signifie l'existence de  $\lambda$  dans  $\mathbb{R}_+$  tel que  $v = \lambda u$  ou  $u = \lambda v$ .
- pour tous vecteurs  $u$  et  $v$  de  $E$ , on a l'encadrement :  $|||u|| - ||v||| \leq \|u \pm v\| \leq \|u\| + \|v\|$ .
- Si  $u$  est non nul, les vecteurs  $\pm \frac{u}{\|u\|}$  sont les seuls vecteurs unitaires de la droite  $\mathbb{R}u$ .

**Proposition 2.1.12.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. On note  $d(u, v)$  la distance associée. Alors

1. Pour tous vecteurs  $u$  et  $v$  de  $E$ , on a  $d(u, v) = d(v, u)$ .
2. Pour tous vecteurs  $u$  et  $v$  de  $E$ , on a l'inégalité  $d(u, v) \geq 0$  et l'équivalence  $d(u, v) = 0 \Leftrightarrow u = v$ .
3. Pour tous vecteurs  $u, v, w$  de  $E$  on a  $d(u, v) = d(u + w, v + w)$  (la distance est invariante par translation).
4. Pour tous vecteurs  $u, v, w$  de  $E$ , on a l'inégalité triangulaire:  $d(u, v) \leq d(u, w) + d(w, v)$ .

Il y a égalité dans ce résultat si et seulement si il existe  $\lambda$  dans  $[0, 1]$  tel que  $w = \lambda u + (1 - \lambda)v$ .

**Remarque 2.1.13.** La notion de distance est surtout utilisée dans le cadre de la géométrie affine. On parle alors de la distance  $d(A, B) = \|\overrightarrow{AB}\|$  entre deux points  $A$  et  $B$ . Avec ces notations,  $d(A, B) \leq d(A, C) + d(C, B)$  (égalité si et seulement si  $C$  est sur le segment  $[A, B]$ ).

**Proposition 2.1.14.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Pour tous  $u, v$  de  $E$ , et tous réels  $\alpha, \beta$  on a:

$$\|\alpha u + \beta v\|^2 = \alpha^2 \|u\|^2 + 2\alpha\beta(u|v) + \beta^2 \|v\|^2.$$

En particulier, 
$$\begin{cases} \|u + v\|^2 &= \|u\|^2 + 2(u|v) + \|v\|^2 \\ \|u - v\|^2 &= \|u\|^2 - 2(u|v) + \|v\|^2. \end{cases}$$

Par addition, on en déduit:  $\forall (u, v) \in E^2, \|u + v\|^2 + \|u - v\|^2 = 2(\|u\|^2 + \|v\|^2)$ . Cette égalité est connue sous le nom d'identité du parallélogramme.

**Proposition 2.1.15.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Pour tous vecteurs  $u, v$  de  $E$ , on a

$$(u|v) = \frac{1}{2} (\|u + v\|^2 - \|u\|^2 - \|v\|^2).$$

## 2.2 Orthogonalité.

### 2.2.1 Vecteurs orthogonaux.

**Définition 2.2.1.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Deux vecteurs  $u$  et  $v$  de  $E$  sont dits orthogonaux et noté  $x \perp y$ , s'ils vérifient  $(u|v) = 0$ .

**Remarque 2.2.2.**

- La définition de l'orthogonalité est symétrique car  $(u|v) = (v|u)$ .
- Le seul vecteur  $u$  qui est orthogonal à lui-même est le vecteur nul.
- Le seul vecteur  $u$  qui est orthogonal à tous les vecteurs de  $E$  est  $u = 0$ .

**Définition 2.2.3.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel.

- On dit qu'une famille  $(u_i)_{i \in I}$  de vecteurs de  $E$  est orthogonale si les  $u_i$  sont orthogonaux deux à deux.
- Si de plus ils sont unitaires, alors la famille est dite orthonormale (ou orthonormée).  
La famille  $(u_i)_{i \in I}$  est orthonormale  $\Leftrightarrow \forall (i, j) \in I^2, (u_i | u_j) = \delta_{i, j}$ .

#### Exemples 2.2.4.

1. La base canonique de  $\mathbb{R}^n$  est orthonormale pour le produit scalaire canonique.
2. On se place dans  $\mathcal{C}([0, 2\pi], \mathbb{R})$  muni du produit scalaire  $(f | g) = \int_0^{2\pi} f(t)g(t)dt$ .  
La famille des  $f_n : x \rightarrow \cos(nx)$ , avec  $n$  dans  $\mathbb{N}$ , est une famille orthogonale pour ce produit scalaire.

**Proposition 2.2.5.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Si une famille  $(u_i)_{i \in I}$  est orthogonale et formée de vecteurs non nuls, alors c'est une famille libre.

En particulier, si  $\dim(E) = n \geq 1$ , une famille orthonormale de  $n$  vecteurs est une base orthonormale.

**Proposition 2.2.6.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Si la famille  $(u_k)_{1 \leq k \leq n}$  est orthogonale, alors

$$\left\| \sum_{k=1}^n u_k \right\|^2 = \sum_{k=1}^n \|u_k\|^2.$$

Attention, la réciproque n'est vraie que si  $n = 2$ . Ainsi :  $(u | v) = 0 \Leftrightarrow \|u + v\| = \|u\| + \|v\|$ .

## 2.2.2 Orthogonal d'une partie.

**Définition 2.2.7.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel et  $X$  une partie non vide de  $E$ . L'orthogonal de  $X$ , noté  $X^\perp$ , est l'ensemble des vecteurs orthogonaux à tous les éléments de  $X$  c-à-d

$$X^\perp = \{y \in E \mid \forall x \in X, (x | y) = 0\}.$$

**Définition 2.2.8.** Soient  $E$  un espace préhilbertien réel et  $X, Y$  deux parties non vides de  $E$ . On dit que les parties  $X$  et  $Y$  sont orthogonales si :  $\forall u \in X, \forall v \in Y, (u | v) = 0$ .

Cela équivaut à l'inclusion  $Y \subset X^\perp$  (ou bien sûr à l'inclusion  $X \subset Y^\perp$ ).

**Remarque 2.2.9.** Si  $F \perp G$  alors  $G \subset F^\perp$ .

**Proposition 2.2.10.** Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e-v

1. L'orthogonal  $X^\perp$  de  $X$  est toujours un sous-espace vectoriel de  $E$ , même si  $X$  n'en est pas un.
2.  $E^\perp = \{0\}$ .
3.  $\{0\}^\perp = E$ .
4. Si  $X$  et  $Y$  deux parties telles que  $X \subset Y$  alors  $Y^\perp \subset X^\perp$ .
5. Si  $X$  est une partie non vide de  $E$ , alors  $X^\perp = \text{Vect}(X)^\perp$ .

En particulier, si  $X = \text{Vect}\{u_j, j \in J\}$ , alors :  $v \in X^\perp \Leftrightarrow \forall j \in J, (v | u_j) = 0$ .

6. Pour toute partie non vide de  $E$ , on a l'inclusion  $X \subset X^{\perp\perp}$  ( $X$  est inclus dans son double orthogonal). Cette inclusion peut être stricte, notamment si  $X$  n'est pas un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Par exemple, dans  $\mathbb{R}^3$  muni de son produit scalaire canonique (et en notant  $e_1, e_2, e_3$  les vecteurs de la base canonique) : Si  $X = \{e_1, e_2\}$ , alors  $X^\perp = \mathbb{R}e_3$ , puis  $X^{\perp\perp} = \mathbb{R}e_1 \oplus \mathbb{R}e_2$ .

7. Si  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ , alors  $F \cap F^\perp = \{0\}$  : la somme  $F + F^\perp$  est donc directe.

La proposition suivante généralise ce résultat :

**Proposition 2.2.11.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Soit  $(F_j)_{j \in J}$  une famille de sous-espaces de  $E$ , orthogonaux deux à deux.

Alors la somme  $G = \sum F_j$  est directe, et on notera  $G = \bigoplus^\perp F_j$  (on parle de somme directe orthogonale).

### 2.2.3 Algorithme d'orthonormalisation de Schmidt.

**Proposition 2.2.12.** Soit  $\{v_1, \dots, v_p\}$  une famille libre d'un espace euclidien  $E$  et  $F = \{v_1, \dots, v_p\}$  le sous-espace engendré. Alors, par un procédé standard, on peut alors construire une base orthonormée de  $F$  à partir de  $\{v_1, \dots, v_p\}$ .

En particulier, à toute base de  $E$  on peut associer une base orthonormée de  $E$ .

*Proof.* La méthode consiste à construire d'abord, par récurrence, une base orthogonale  $\{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_p\}$  de  $F$  et ensuite à la normaliser ( $e_i = \frac{\varepsilon_i}{\|\varepsilon_i\|}$ ).

Pour cela on pose : 
$$\begin{cases} \varepsilon_1 = v_1 \\ \varepsilon_2 = v_2 + \lambda \varepsilon_1 \end{cases} \text{ avec } \lambda \text{ tel que } \varepsilon_2 \perp \varepsilon_1.$$

En imposant cette condition, on trouve :

$$0 = \langle v_2 + \lambda \varepsilon_1, \varepsilon_1 \rangle = \langle v_2, \varepsilon_1 \rangle + \lambda \|\varepsilon_1\|^2.$$

Comme  $\varepsilon_1 \neq 0$ , on obtient  $\lambda = -\frac{\langle v_2, \varepsilon_1 \rangle}{\|\varepsilon_1\|^2}$ . Notons que, puisque

$$\begin{cases} v_1 = \varepsilon_1 \\ v_2 = \varepsilon_2 - \lambda \varepsilon_1 \end{cases} \Rightarrow \text{Vect}\{\varepsilon_1, \varepsilon_2\} = \text{Vect}\{v_1, v_2\}.$$

Une fois construit  $\varepsilon_1$  on construit  $\varepsilon_2$  en posant :

$$\varepsilon_3 = v_3 + \mu \varepsilon_1 + \nu \varepsilon_2, \text{ avec } \mu \text{ et } \nu \text{ tels que } \varepsilon_3 \perp \varepsilon_1 \text{ et } \varepsilon_3 \perp \varepsilon_2.$$

Ceci donne

$$\begin{aligned} & \begin{cases} 0 = \langle v_3 + \mu \varepsilon_1 + \nu \varepsilon_2, \varepsilon_1 \rangle = \langle v_3, \varepsilon_1 \rangle + \mu \|\varepsilon_1\|^2 \\ 0 = \langle v_3 + \mu \varepsilon_1 + \nu \varepsilon_2, \varepsilon_2 \rangle = \langle v_3, \varepsilon_2 \rangle + \nu \|\varepsilon_2\|^2 \end{cases} \\ \Rightarrow & \begin{cases} \mu = -\frac{\langle v_3, \varepsilon_1 \rangle}{\|\varepsilon_1\|^2} \\ \nu = -\frac{\langle v_3, \varepsilon_2 \rangle}{\|\varepsilon_2\|^2}. \end{cases} \end{aligned}$$

Comme,

$$\begin{cases} v_1 = \varepsilon_1 \\ v_2 = \varepsilon_2 - \lambda \varepsilon_1 \\ v_3 = \varepsilon_3 - \mu \varepsilon_1 - \nu \varepsilon_2. \end{cases}$$

On a  $\text{Vect}\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3\} = \text{Vect}\{v_1, v_2, v_3\}$  c'est-à-dire  $\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3\}$  est une base orthogonale de l'espace engendré par  $\{v_1, v_2, v_3\}$ .

On voit bien maintenant le procédé de récurrence. Supposons avoir construit  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_{k-1}$  pour  $k < p$  ; on pose :

$$\varepsilon_k = v_k + \lambda_1 \varepsilon_1 + \dots + \lambda_{k-1} \varepsilon_{k-1} \text{ avec les conditions } \varepsilon_k \perp \varepsilon_i, \text{ pour } i = 1, \dots, k-1.$$

Sont équivalentes à :

$$\lambda_i = -\frac{\langle v_k, \varepsilon_i \rangle}{\|\varepsilon_i\|^2}.$$

Puisque  $v_k = \varepsilon_k - \lambda_1 \varepsilon_1 - \dots - \lambda_{k-1} \varepsilon_{k-1}$ , on voit facilement par récurrence que  $\text{Vect}\{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k\} = \text{Vect}\{v_1, \dots, v_k\}$ , aussi  $\{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k\}$  est une base orthogonale de  $\text{Vect}\{v_1, \dots, v_k\}$ .  $\square$

**Proposition 2.2.13.** *Soit  $E$  un espace euclidien (c'est-à-dire un espace préhilbertien réel de dimension finie). Alors, dans l'espace vectoriel  $E$ , il existe des bases orthonormales.*

**Proposition 2.2.14.** *Soit  $E$  un espace euclidien de dimension  $n \geq 1$ , et soit  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  une base orthonormale de  $E$ . Pour tout vecteur  $u$  de  $E$ , on a :  $u = \sum_{k=1}^n (u|e_k) e_k$ .*

Tout vecteur  $u$  de  $E$  est donc entièrement déterminé par ses produits scalaires sur les vecteurs de  $\mathcal{B}$ . Les applications coordonnées dans la base  $\mathcal{B}$  sont les applications  $u \mapsto (u|e_k)$ .

**Proposition 2.2.15.** *Soit  $E$  un espace euclidien de dimension  $n \geq 1$ , et soit  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  une base orthonormale de  $E$ . Pour tous vecteurs  $x = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $y = \sum_{j=1}^n y_j e_j$  on a*

$$(x|y) = \sum_{k=1}^n x_k y_k \quad \text{et} \quad \|x\|^2 = \sum_{k=1}^n x_k^2.$$

Si la base  $\mathcal{B}$  de  $E$  est quelconque, alors on a  $(x|y) = \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^n x_k y_j (e_k|e_j)$ . On peut alors écrire:  $(x|y) = {}^t x M y$  où  $M$  est la matrice des  $(e_i|e_j)_{1 \leq i, j \leq n}$ .

## 2.2.4 Produit mixte.

**Définition 2.2.16.** *On oriente un espace vectoriel réel  $E$  en choisissant arbitrairement une base orthonormée  $\mathcal{B}_0$  qu'on déclare directe. Les bases  $\mathcal{B}$  telles que  $\det(\text{Pass}(\mathcal{B}_0, \mathcal{B})) > 0$  sont dites directes, les autres sont dites indirectes.*

Dans cette section on se place dans un espace vectoriel euclidien orienté  $E$ .

**Définition 2.2.17.** *Soit  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  une base orthormée de  $E$ , et soit  $v = (v_i)_{1 \leq i \leq n}$  une famille de  $n$  vecteurs de  $E$ . Soit  $A = (a_{i,j})$  la matrice de la famille  $v$  dans la base  $\mathcal{B}$ . Alors  $a_{i,j} = (e_i|v_j)$  pour tous  $i, j$ .*

**Remarque 2.2.18.** *Si on note  $\mathcal{B}$  la base orthonormée obtenue à partir d'une base quelconque  $\mathcal{E}$  de  $E$  par l'algorithme de Schmidt, alors les matrices de passage  $P_{\mathcal{E}, \mathcal{B}}$  (de  $\mathcal{E}$  à  $\mathcal{B}$ ) et  $P_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}$  (de  $\mathcal{B}$  à  $\mathcal{E}$ , inverse de la matrice précédente) sont triangulaires supérieures avec coefficients diagonaux strictement positifs.*



**Proposition 2.2.19.** Soit  $u_1, \dots, u_n$  une famille de  $n$  vecteurs d'un espace euclidien orienté  $E$  de dimension  $n$ . Le déterminant  $\det_{\mathcal{B}}\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  est le même dans toute base orthonormale directe  $\mathcal{B}$ . Ce déterminant est appelé produit mixte de  $u_1, u_2, \dots, u_n$  et il est noté  $[u_1, u_2, \dots, u_n]$ .

**Remarque 2.2.20.**

- L'application « produit mixte » est une forme  $n$ -linéaire alternée sur  $E$ .
- Si  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  forment une base orthonormale directe, alors  $[e_1, e_2, \dots, e_n] = 1$ .
- Si  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  forment une base orthonormale indirecte, alors  $[e_1, e_2, \dots, e_n] = -1$ .
- Soit  $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  une famille de  $n$  vecteurs de  $E$ .
  - On a évidemment  $[u_1, u_2, \dots, u_n] \neq 0$  si et seulement si les  $(u_k)_{1 \leq k \leq n}$  forment une base de  $E$ .
  - Si la base  $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  est directe (resp. indirecte) alors  $[u_1, u_2, \dots, u_n] > 0$  (resp.  $< 0$ ).

**Proposition 2.2.21.** Soit  $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  une famille de  $n$  vecteurs de l'espace euclidien orienté  $E$ . Pour tout endomorphisme  $f$  de  $E$ , on a :  $[f(u_1), f(u_2), \dots, f(u_n)] = \det(f)[u_1, u_2, \dots, u_n]$ . En particulier, si  $\det(f) = 1$ , on a  $[f(u_1), f(u_2), \dots, f(u_n)] = [u_1, u_2, \dots, u_n]$ . On peut donc dire que les applications linéaires de déterminant 1 conservent le produit mixte.

## 2.2.5 Interprétation du produit mixte.

Interprétation du produit mixte dans un plan orienté.

Soit  $u, v$  deux vecteurs d'un plan euclidien orienté  $E_2$ . Alors  $[u, v]$  est l'aire orientée du parallélogramme construit sur les vecteurs  $u$  et  $v$ . L'aire orientée du triangle formé sur  $u$  et  $v$  est  $\frac{1}{2}[u, v]$ .

Interprétation du produit mixte en dimension 3.

On se place dans un espace euclidien orienté  $E_3$  de dimension 3. On identifie ici les éléments de  $E_3$  avec des points de l'espace.

On se donne un parallélépipède dont les arêtes issues de  $A$  sont  $\overrightarrow{AB}$ ,  $\overrightarrow{AC}$ , et  $\overrightarrow{AD}$ . Son volume orienté est  $[\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}]$ . Celui du tétraèdre  $ABCD$  est  $\frac{1}{6}[\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}]$ .

On a représenté ci-dessous le parallélépipède. Ici la base  $\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}$  est directe, donc le produit mixte  $[\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}]$  est positif. Le procédé de Schmidt transforme  $\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}$  en une base orthonormale directe  $e = \{e_1, e_2, e_3\}$ .

On peut alors écrire  $\overrightarrow{AB} = be_1$ ,  $\overrightarrow{AC} = ce_1 + ce_2$ ,  $\overrightarrow{AD} = de_1 + de_2 + de_3$ .

Alors  $[\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}] = \det_e\{\overrightarrow{AB}, \overrightarrow{AC}, \overrightarrow{AD}\} = bcd$ : c'est bien le volume du parallélépipède.

## 2.2.6 Supplémentaire orthogonal.

**Définition 2.2.22.** Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Soient  $F$  et  $G$  des sous-espaces vectoriels supplémentaires de  $E$  et  $p$  la projection de  $E$  sur  $F$  dans la direction  $G$ . On dit que  $p$  est un projecteur orthogonal de  $E$  si :  $G = F^\perp$ .

**Proposition 2.2.23** (Supplémentaire orthogonal d'un sous-espace de dimension finie). *Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de dimension finie de  $E$ . Alors  $E = F \oplus F^\perp$ . Le sous-espace  $F^\perp$  est appelé le supplémentaire orthogonal de  $F$ .*

**Proposition 2.2.24** (Dimension du supplémentaire orthogonal en dimension finie). *Soit  $E$  un espace euclidien, donc de dimension finie  $n$ . Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . Alors*

$$\dim(F^\perp) = n - \dim(F).$$

*On a l'égalité  $F = F^{\perp\perp}$ . Ainsi  $F$  est lui-même le supplémentaire orthogonal de  $F^\perp$ .*

**Remarque 2.2.25.** *Si on est en dimension finie, on pourra donc dire des sous-espaces  $F$  et  $F^\perp$  qu'ils sont supplémentaires orthogonaux l'un de l'autre.*

**Proposition 2.2.26** (Supplémentaire orthogonal et bases orthonormées.).

*Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de l'espace euclidien  $E$ . Si  $\mathcal{B}$  est une base orthonormale de  $F$  et si  $\mathcal{B}'$  est une base orthonormale de  $F^\perp$ , alors  $\mathcal{B} \cup \mathcal{B}'$  (obtenue par juxtaposition) est une base orthonormale de  $E$ .*

*Réciproquement, si on complète une base orthonormale  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_p\}$  de  $F$  en une base orthonormale  $\{e_1, \dots, e_p, e_{p+1}, \dots, e_n\}$  de  $E$ , alors  $\{e_{p+1}, \dots, e_n\}$  est une base orthonormale de  $F^\perp$ .*

**Exemple 2.2.27.** *Plaçons nous dans un espace euclidien  $E$  de dimension 3.*

*Ici, le plan vectoriel  $P$  et la droite vectorielle  $D$  sont supplémentaires orthogonaux l'un de l'autre. Si  $\{e_1, e_2\}$  est une base de  $P$  et si  $e_3$  est une base de  $D$ , alors la famille  $\{e_1, e_2, e_3\}$  est une base orthonormale de  $E$  si et seulement si  $\{e_1, e_2\}$  est une base orthonormale de  $P$  et  $e_3$  est unitaire.*

## 2.3 Hyperplans affines d'un espace euclidien.

### 2.3.1 Vecteur normal à un hyperplan d'un espace euclidien.

**Définition 2.3.1.** 1. *Étant donné un espace vectoriel  $V$  sur un corps  $\mathbb{K}$ , un espace affine de direction  $V$  est un ensemble non vide  $E$  muni d'une application  $\varphi$  qui à chaque bipoint  $(A, B)$  de  $E$ , associe un élément de  $V$ , noté  $\overrightarrow{AB}$  vérifiant les deux propriétés suivantes:*

$$(a) \forall (A, B, C) \in E^3, \varphi(A, B) + \varphi(B, C) = \varphi(A, C) \text{ c.à.d. } \overrightarrow{AB} + \overrightarrow{BC} = \overrightarrow{AC}.$$

$$(b) \forall A \in E, \forall \vec{v} \in V, \exists! B \in E, \varphi(A, B) = \vec{v} \text{ c.à.d. } \overrightarrow{AB} = \vec{v}.$$

2. *Soit  $E$  un espace affine de direction  $V$ . Une partie non vide  $F$  de  $E$  est un sous-espace affine de  $E$  (ou variété linéaire affine, et parfois simplement variété affine), s'il existe un point  $A$  de  $F$  tel que l'ensemble  $W = \{\overrightarrow{AM} \mid M \in F\}$  est un sous-espace vectoriel de  $V$ . En d'autres termes, les sous-espaces affines de  $E$  passant par  $A$  sont les sous-espaces vectoriels de  $E_A$ , la structure vectorielle d'origine  $A$  sur  $E$ . On dit alors que  $F$  est le sous-espace affine de  $E$  de direction  $W$  passant par  $A$ . Le sous-espace vectoriel  $W$  est donc la direction de l'espace affine  $F$ , et la dimension d'un sous-espace affine est la dimension de sa direction.*

**Exemples 2.3.2.** *On a vu que tout espace vectoriel pouvait être muni d'une structure d'espace affine par l'opération de soustraction vectorielle. Les exemples suivants sont des cas particuliers.*

*Le plan affine réel est le plan  $\mathbb{R}^2$  de direction lui-même en tant qu'espace vectoriel, avec l'opération*

$$\begin{aligned} \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ ((x_1, y_1), (x_2, y_2)) &\longmapsto (x_2 - x_1, y_2 - y_1) \end{aligned} .$$

L'espace affine réel de dimension 3 se définit de façon analogue :

$$\begin{aligned} \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^3 \\ ((x_1, y_1, z_1), (x_2, y_2, z_2)) &\longmapsto (x_2 - x_1, y_2 - y_1, z_2 - z_1) \end{aligned} .$$

**Définition 2.3.3.**

1. Soient  $E$  un espace vectoriel et  $H$  un sous-espace. Les propositions suivantes sont équivalentes :

- (a)  $H$  est un hyperplan de  $E$ .
- (b) Il existe dans  $E$  une droite vectorielle supplémentaire de  $H$ .
- (c) Toute droite vectorielle de  $E$  engendrée par un vecteur n'appartenant pas à  $H$  est un supplémentaire de  $H$ .
- (d)  $H$  est le noyau d'une forme linéaire non nulle.
- (e)  $H$  est défini par une équation linéaire homogène non triviale.

2. Soit  $E$  un espace affine de direction  $V$ . Les sous-espaces affines de  $E$  dont la direction est un hyperplan (vectoriel) de  $V$  sont appelés les hyperplans (affines) de  $E$ .

Étant donné un hyperplan  $H$  de  $V$ , une partie  $F$  de  $E$  est donc un hyperplan de direction  $H$  si et seulement s'il existe un point  $A$  tel que

$$H = \{\overrightarrow{AM} \mid M \in F\}.$$

Un tel point  $A$  appartient alors nécessairement à  $F$ , et tout autre point de  $F$  vérifie la même propriété.

**Définition 2.3.4.** Soit  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine d'un espace euclidien  $E$ , de direction un hyperplan vectoriel  $H$ . On appelle vecteur normal à  $\mathcal{H}$  tout vecteur non nul de la droite vectorielle  $D = H^\perp$ .

**Proposition 2.3.5.** Soit  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine d'un espace euclidien  $E$ . Soit  $\vec{n}$  un vecteur normal à  $\mathcal{H}$ . Soit  $A$  un point de  $\mathcal{H}$ . Alors on a l'équivalence :  $M \in \mathcal{H} \Leftrightarrow (\overrightarrow{AM} | \vec{n}) = 0$ .

**Remarque 2.3.6.** Un hyperplan affine  $\mathcal{H}$  est donc déterminé par la donnée d'un point  $A$  et d'un vecteur normal  $\vec{n}$ .

**Définition 2.3.7.** Soit  $\vec{n}$  un vecteur non nul d'un espace euclidien  $E$ . Soit  $A$  un point quelconque de  $E$ . On considère l'application  $f$  définie sur  $E$  par  $f(M) = (\overrightarrow{AM} | \vec{n})$ .

On appelle lignes de niveau de  $f$  les ensembles  $\mathcal{H}_\lambda = \{M \in E, f(M) = \lambda\}$ . En particulier  $\mathcal{H}_0$  est l'hyperplan de vecteur normal  $\vec{n}$  et qui passe par  $A$ .

**Proposition 2.3.8.** Les lignes de niveau de  $f$  sont les hyperplans affines de vecteur normal  $\vec{n}$ .

### 2.3.2 Équations d'un hyperplan dans une base orthonormale.

**Proposition 2.3.9.** *Soit  $E$  un espace euclidien muni d'une base orthonormée  $\mathcal{B}$ . Soit  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine de  $E$ , de direction  $H$ , et soit  $\vec{n} = \sum_{k=1}^n \alpha_k e_k$  un vecteur non nul de  $E$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:*

1. *Le vecteur  $\vec{n}$  est normal à l'hyperplan vectoriel  $H$  (à l'hyperplan affine  $\mathcal{H}$ ).*
2. *Une équation de  $H$  est  $(a|u) = 0$ , c'est-à-dire  $\sum_{k=1}^n \alpha_k x_k = 0$ .*
3. *Une équation de  $\mathcal{H}$  est  $(a|u) = \lambda$ , avec  $\lambda$  réel, c'est-à-dire  $\sum_{k=1}^n \alpha_k x_k = \lambda$ .*

#### Exemples 2.3.10.

1. *On se place dans l'espace euclidien  $\mathbb{R}^2$ , avec son produit scalaire canonique.*
  - (a) *La normale à la droite vectorielle d'équation  $2x + 5y = 0$  est dirigée par  $\vec{n} = (2, 5)$ . Soit  $\mathcal{D}$  la droite affine orthogonale au vecteur  $\vec{n} = (2, 5)$  et passant par  $M(4, 1)$ . La droite  $\mathcal{D}$  a pour équation  $2(x - 4) + 5(y - 1) = 0$ , donc  $2x + 5y = 13$ .*
  - (b) *Soit  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  deux droites affines de  $\mathbb{R}^2$ , de directions respectives  $D$  et  $D'$ . On dit que  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  sont perpendiculaires si  $D^\perp = D'$ , c'est-à-dire si la direction de chaque droite affine est le supplémentaire orthogonal de la direction de l'autre.*  
*Cela équivaut aussi à dire que les vecteurs normaux à  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  sont orthogonaux.*  
*Supposons que les équations de  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  soient  $\begin{cases} ax + by = \lambda \\ a'x + b'y = \mu. \end{cases}$*   
*Alors les droites affines  $\mathcal{D}$  et  $\mathcal{D}'$  sont perpendiculaires si et seulement si  $aa' + bb' = 0$ .*
2. *On se place dans l'espace euclidien  $\mathbb{R}^3$ , avec son produit scalaire canonique.*
  - (a) *La normale au plan vectoriel d'équation  $2x + 5y - 3z = 0$  est dirigée par  $\vec{n} = (2, 5, -3)$ . Soit  $\mathcal{P}$  le plan affine orthogonal au vecteur  $\vec{n} = (2, 5, -3)$  et passant par  $M(4, -5, -7)$ . Le plan  $\mathcal{P}$  a pour équation  $(x - 4) + 3(y + 5) - 2(z + 7) = 0$ , donc  $x + 3y - 2z = 3$ .*
  - (b) *Soit  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  deux plans affines de  $\mathbb{R}^3$ , de directions  $P$  et  $P'$ . On dit que  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  sont perpendiculaires si  $P^\perp \subset P'$ , c'est-à-dire si  $(P')^\perp \subset P$ .*  
*Cela signifie que la direction de chacun des deux plans contient un vecteur normal à l'autre. Cela équivaut aussi à dire que leurs vecteurs normaux sont orthogonaux.*  
*Supposons que les équations de  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  soient  $\begin{cases} ax + by + cz = \lambda \\ a'x + b'y + c'z = \lambda'. \end{cases}$*   
*Alors  $\mathcal{P}$  et  $\mathcal{P}'$  sont perpendiculaires si et seulement si  $aa' + bb' + cc' = 0$ .*

### 2.3.3 Calcul de la distance à un hyperplan affine.

**Définition 2.3.11.** *Soit  $\mathcal{H}$  un hyperplan affine d'un espace euclidien  $E$ . Soit  $A$  un point de  $\mathcal{H}$ , et soit  $\vec{n}$  un vecteur normal unitaire à  $\mathcal{H}$ . Pour tout point  $M$  de  $E$ , on a :  $d(M, \mathcal{H}) = \left| (\overrightarrow{AM} | \vec{n}) \right|$ .*

**Remarque 2.3.12.** Si le vecteur  $\vec{n}$  n'est pas unitaire, alors la distance de  $M$  à  $\mathcal{H}$  s'écrit :

$$d(M, \mathcal{H}) = \frac{1}{\|\vec{n}\|} \left| \left( \overrightarrow{AM} | \vec{n} \right) \right|.$$

**Exemples 2.3.13.**

1. Distance à une droite affine dans  $\mathbb{R}^2$ . : On se place dans l'espace euclidien  $\mathbb{R}^2$ , avec son produit scalaire canonique. Soit  $\mathcal{D}$  une droite affine d'équation  $ax + by = h$ . Soit  $M(x_0, y_0)$  un point quelconque.

Alors la distance du point  $M$  à la droite  $\mathcal{D}$  est donnée par :  $d(M, \mathcal{D}) = \frac{|ax_0 + by_0 - h|}{\sqrt{a^2 + b^2}}$ .

2. Distance à un plan affine dans  $\mathbb{R}^3$ . : On se place dans l'espace euclidien  $\mathbb{R}^3$ , avec son produit scalaire canonique. Soit  $\mathcal{P}$  un plan affine d'équation  $ax + by + cz = h$ . Soit  $M(x_0, y_0, z_0)$  un point quelconque.

Alors la distance du point  $M$  au plan  $\mathcal{P}$  est donnée par :  $d(M, \mathcal{P}) = \frac{|ax_0 + by_0 + cz_0 - h|}{\sqrt{a^2 + b^2 + c^2}}$ .

## 2.4 Isométries vectorielles d'un espace euclidien.

**Définition 2.4.1.** Soit  $E$  un espace euclidien. Soit  $f$  une application de  $E$  dans lui-même. On dit que  $f$  est une isométrie vectorielle (ou encore : un automorphisme orthogonal) si  $f$  est linéaire et si elle « conserve la norme », c'est-à-dire si :  $\forall u \in E \quad \|f(u)\| = \|u\|$ .

**Remarque 2.4.2.** Toute isométrie vectorielle  $f$  de  $E$  est effectivement un automorphisme de  $E$ . Soit  $f$  un automorphisme orthogonal et soit  $u$  un vecteur non nul de  $E$  : s'il existe un réel  $\lambda$  tel que  $f(u) = \lambda u$ , alors nécessairement  $\lambda$  est dans  $\{-1, 1\}$ .

**Proposition 2.4.3.** Soit  $f$  un endomorphisme d'un espace vectoriel euclidien  $E$ . Les propriétés suivantes sont équivalentes :

1. L'application  $f$  est une isométrie vectorielle (c'est-à-dire elle conserve la norme).
2. L'application  $f$  conserve le produit scalaire :  $\forall (x, y) \in E^2, (f(x) | f(y)) = (x | y)$ .
3. L'application  $f$  transforme toute base orthonormale de  $E$  en une base orthonormale de  $E$ .

**Remarque 2.4.4.**

- Les applications  $\text{Id}$  et  $-\text{Id}$  sont des automorphismes orthogonaux de  $E$ .
- Le composé de deux automorphismes orthogonaux de  $E$  est un automorphisme orthogonal de  $E$ .
- Enfin, si  $f$  est un automorphisme orthogonal alors  $f^{-1}$  est un automorphisme orthogonal. On peut résumer ces propriétés de la façon suivante:

**Proposition 2.4.5.** Soit  $E$  un espace euclidien. On note  $O(E)$  l'ensemble des automorphismes orthogonaux de  $E$ . Alors  $O(E)$  est un groupe pour la composition des applications, appelé groupe orthogonal de  $E$ .

### 2.4.1 Symétries vectorielles orthogonales.

**Définition 2.4.6.** Soit  $E$  un espace euclidien, et soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . La symétrie par rapport à  $F$  parallèlement à  $F^\perp$  est appelée symétrie orthogonale par rapport à  $F$ , c.à.d

$$\forall x \in E, s_F(x) = p_F(x) - p_{F^\perp}(x).$$

Si  $F$  est un hyperplan, on dit que  $f$  est la réflexion par rapport à  $F$ .

Si  $F$  est une droite, on dit que  $f$  est le demi-tour (ou retournement) d'axe  $F$ .

**Remarque 2.4.7.**

1. Pour  $F = \{0\}$ , on a  $s_F = -Id$  et pour  $F = E$ ,  $s_F = Id$ . On supposera a priori que  $F$  distinct de  $\{0\}$  et de  $E$  ( $F$  est un sous-espace vectoriel propre de  $E$ ).

2. On a  $p_F + p_{F^\perp} = Id$ , on déduit que  $s_F$  est aussi définie par:

$$\forall x \in E, s_F(x) = 2p_F(x) - x = x - 2p_{F^\perp}(x).$$

3. Si  $D = \mathbb{R}a$  est une droite vectorielle, on a alors:

$$s_D(x) = 2p_D(x) - x = 2 \frac{(x|a)}{\|a\|^2} a - x.$$

4. Si  $H = D^\perp$  est un hyperplan, on a alors :

$$s_H(x) = 2p_H(x) - x = x - 2 \frac{(x|a)}{\|a\|^2} a.$$

**Exemple 2.4.8.** On se place ici dans un espace euclidien de dimension 3.

La droite  $D$  et le plan  $P$  sont orthogonaux.

La droite  $D$  est dirigée par le vecteur unitaire  $k$ .

On a représenté la réflexion  $s$  par rapport au plan vectoriel  $P$  et la projection orthogonale  $p$  sur  $P$ .

On a  $p(u) = u - (u|k)k$ , et  $s(u) = u - 2(u|k)k$ .

L'application  $-s$  est la symétrie orthogonale par rapport à  $D$ .

**Théorème 2.4.9.** Soit  $F$  un sous espace vectoriel de  $E$ .

1. Pour  $x \in E$ , on a  $x \in F$  si et seulement si,  $s_F(x) = x$  et  $x \in F^\perp$  si et seulement si,  $s_F(x) = -x$ .

2.  $s_F \circ s_F = Id$  ( $s_F$  est involutive). Une symétrie orthogonale est donc un automorphisme de  $E$  avec  $s_F^{-1} = s_F$ .

3. Pour tous  $x, y$  dans  $E$  on a:

$$(s_F(x)|y) = (x|s_F(y)).$$

4. Pour tous  $x, y$  dans  $E$ , on a:

$$(s_F(x)|s_F(y)) = (x|y).$$

5. On a  $s_F + s_{F^\perp} = 0$  et  $s_F \circ s_{F^\perp} = s_{F^\perp} \circ s_F = -Id$ .

### 2.4.2 Matrices orthogonales.

Soit  $M$  dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , de colonnes  $C_1, \dots, C_n$ . Alors le terme général de  $A = {}^tMM$  est  $a_{i,j} = C_i C_j$ .

**Définition 2.4.10.** Soit  $M$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:

- La matrice  $M$  vérifie  ${}^tMM = I_n$ .
- La matrice  $M$  est inversible et  $M^{-1} = {}^tM$ .
- Les vecteurs-colonne de  $M$  forment une famille orthonormale.

Si ces conditions sont réalisées, on dit que  $M$  est une matrice orthogonale.

**Remarque 2.4.11.** Si  $M$  est une matrice orthogonale, il en est de même de  ${}^tM$  (car  ${}^tM = M^{-1}$ ). Une matrice  $M$  est donc orthogonale si et seulement si ses lignes forment une famille orthonormale.

#### Exemples 2.4.12.

1. Les matrices  $R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$  et  $S(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}$  sont orthogonales.

On verra plus loin que ce sont les seules les matrices orthogonales d'ordre 2.

2. Les matrices  $M = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & 2 & 1 \\ 1 & -2 & 2 \\ 2 & -1 & -2 \end{pmatrix}$  et  $M = \begin{pmatrix} \cos(\theta_1) \cos(\theta_2) & -\sin(\theta_1) & \cos(\theta_1) \sin(\theta_2) \\ \sin(\theta_1) \cos(\theta_2) & \cos(\theta_1) & \sin(\theta_1) \sin(\theta_2) \\ \sin(\theta_2) & 0 & -\cos(\theta_2) \end{pmatrix}$  sont orthogonales.

**Proposition 2.4.13.** On note  $O(n)$  ou  $O_n(\mathbb{R})$  l'ensemble des matrices orthogonales d'ordre  $n$ . C'est un groupe pour le produit des matrices (donc un sous-groupe de  $GL(n, \mathbb{R})$ ). On l'appelle le groupe orthogonal d'indice  $n$ .

**Proposition 2.4.14.** Soit  $M$  la matrice d'un endomorphisme  $f$  dans une base orthonormale de l'espace euclidien  $E$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:

1. L'application  $f$  est un automorphisme orthogonal de  $E$  (c'est-à-dire un élément du groupe  $O(E)$ ).
2. La matrice  $M$  est une matrice orthogonale (c'est-à-dire un élément du groupe  $O(n)$ ).

**Remarque 2.4.15.** On peut interpréter la proposition précédente en disant que les matrices orthogonales sont les matrices des automorphismes orthogonaux dans les bases orthonormales.

Si on se place dans  $\mathbb{R}^n$  (avec son produit scalaire canonique), une matrice  $M$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est orthogonale si et seulement si l'endomorphisme  $f$  canoniquement associé à  $M$  est une isométrie vectorielle.

**Proposition 2.4.16.** Soit  $E$  un espace euclidien, muni d'une base orthonormale  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$ . Soit  $\mathcal{E} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$  une famille de  $n$  vecteurs, et soit  $M$  la matrice de la famille  $\mathcal{E}$  dans la base  $\mathcal{B}$ . Alors la famille  $\mathcal{E}$  est une base orthonormale de  $E$  si et seulement si la matrice  $M$  est orthogonale.

### 2.4.3 Matrices orthogonales positives ou négatives.

**Proposition 2.4.17.** *Si  $M$  est une matrice orthogonale, alors  $\det(M)$  est égal à 1 ou à  $-1$ .*

**Remarque 2.4.18.** *Attention la réciproque est fausse!! Considérer par exemple la matrice*

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**Définition 2.4.19.** *Soit  $M$  une matrice orthogonale d'ordre  $n$ .*

1. *Si  $\det(M) = 1$ , on dit que  $M$  est une matrice orthogonale positive.*
2. *Si  $\det(M) = -1$ , on dit que  $M$  est une matrice orthogonale négative.*

**Remarque 2.4.20.**

1. *Si on échange deux colonnes (ou deux lignes) d'une matrice orthogonale positive, on obtient une matrice orthogonale négative (et réciproquement).*
2. *C'est la même chose si on remplace une colonne (ou une ligne) par son opposé.*
3. *Il existe des matrices orthogonales positives (considérer par exemple  $I_n$ ).*
4. *Il existe des matrices orthogonales négatives (changer un coefficient diagonal de  $I_n$  en  $-1$ ).*
5. *Pour  $M$  dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on sait que  $\det(-M) = (-1)^n \det(M)$ : il en résulte que si  $M$  est orthogonale, les matrices  $M$  et  $-M$  ont la même « orientation » si  $n$  est pair, et sont d'orientation contraire sinon.*

**Définition 2.4.21.** *On note  $SO(n)$ , ou  $SO_n(\mathbb{R})$ , l'ensemble des matrices orthogonales positives d'ordre  $n$ .*

**Proposition 2.4.22.** *L'ensemble  $SO(n)$  est un sous-groupe de  $O(n)$ , appelé groupe spécial orthogonal d'indice  $n$ .*

**Remarque 2.4.23.**

- *L'ensemble des matrices orthogonales négatives (le complémentaire de  $SO(n)$  dans  $O(n)$ ) n'est pas un groupe : non seulement il ne contient pas le neutre  $I_n$ , mais il n'est pas stable : en effet si  $M$  et  $N$  sont orthogonales négatives, alors  $MN$  est orthogonale positive.*
- *L'inverse d'une matrice orthogonale négative est encore orthogonale négative.*
- *La matrice  $I_n$  est orthogonale positive, alors que la matrice  $-I_n$  n'est dans  $SO(n)$  que si  $n$  est pair.*



### 2.4.4 Isométries positives, négatives.

**Définition 2.4.24.** Si  $f$  est une isométrie vectorielle d'un espace euclidien  $E$ , alors  $\det(f)$  est égal à 1 ou à  $-1$ .

Si  $\det(f) = 1$ , on dit que  $f$  est une isométrie positive.

Si  $\det(f) = -1$ , on dit que  $f$  est une isométrie négative.

**Définition 2.4.25.** Soit  $E$  un espace euclidien. On note  $SO(E)$  l'ensemble des isométries positives de  $E$ .

**Proposition 2.4.26.** L'ensemble  $SO(E)$  est un sous-groupe de  $O(E)$ , appelé groupe spécial orthogonal de  $E$ .

#### Exemples 2.4.27.

1. L'application  $Id$  est dans  $SO(E)$ . Mais  $-Id$  est dans  $SO(E)$  si et seulement si  $\dim(E)$  est paire.
2. La réflexion  $s$  par rapport à un hyperplan vectoriel est toujours un automorphisme orthogonal négatif.

**Proposition 2.4.28.** Soit  $f$  une isométrie vectorielle positive d'un espace euclidien orienté  $E$ . Alors pour tous vecteurs  $u_1, u_2, \dots, u_n$  de  $E$ , on a :  $[f(u_1), f(u_2), \dots, f(u_n)] = [u_1, u_2, \dots, u_n]$ .

## 2.5 Isométries en dimension 2.

**Théorème 2.5.1.** Soit  $A \in O(2)$ , une matrice orthogonale de taille  $2 \times 2$ .

- Si  $\det A = +1$ , alors il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$
- Si  $\det A = -1$ , alors il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = S(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}$

*Proof.* Notons:  $A = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \in O(2)$ . Alors dans tous les cas :  $a^2 + b^2 = c^2 + d^2 = 1$ , et :  $ac + bd = 0$ , puisque les vecteurs colonnes de  $A$  constituent une base orthonormale de  $E$  muni de son produit scalaire canonique. Donc il existe  $\theta$  et  $\theta'$  réels tels que :  $a = \cos(\theta)$ ,  $b = \sin(\theta)$ ,  $c = \sin(\theta')$ ,  $d = \cos(\theta')$ . De plus, on a aussi :  $\cos(\theta) \sin(\theta') + \sin(\theta) \cos(\theta') = 0 = \sin(\theta + \theta')$ , soit :  $\theta + \theta' = k\pi$ , avec :  $k \in \mathbb{Z}$ .

On peut donc écrire:  $A = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -(-1)^k \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & (-1)^k \cos(\theta) \end{pmatrix}$

Enfin:

- Si  $\det A = +1$ , alors  $(-1)^k = +1$  et  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$
- Si  $\det A = -1$ , alors  $(-1)^k = -1$  et  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}$

□

**Remarque 2.5.2.** Si on identifie  $E$  au plan complexe  $\mathbb{C}$ , en représentant des vecteurs par leur affixe, alors la rotation vectorielle d'angle  $\theta$  est représentée par l'application :  $z \rightarrow z.e^{i\theta}$ .

**Théorème 2.5.3.** Soit  $(E, (\cdot|\cdot))$  un espace vectoriel euclidien de dimension 2, orienté. Soit  $u$  un automorphisme orthogonal de  $E$  et  $A$  la matrice de  $u$  dans une base:  $\mathcal{B} = (e_1, e_2)$ , orthonormale directe de  $E$ .

- Si  $\det A = +1$ , alors il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$  Si  $u$  n'est pas l'identité de  $E$ ,  $u$  est la rotation de  $E$  d'angle  $\theta$ ,  $\theta$  étant donné par :  $2 \cos(\theta) = \text{tr}(u)$ .
- Si  $\det A = -1$ , alors il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = S(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}$

$u$  est alors la symétrie orthogonale par rapport à la droite  $D$  d'équation:  $x \sin\left(\frac{\theta}{2}\right) - y \cos\left(\frac{\theta}{2}\right) = 0$  et l'angle de  $D$  avec la droite dirigée par  $e_1$  est égal à  $\frac{\theta}{2}$ .

*Proof.* Si  $u$  est un automorphisme orthogonal de  $E$  alors sa matrice représentative  $A$  dans une base orthonormale de  $E$  est alors orthogonale et on se trouve dans l'un des deux cas précédents. De plus, si:

- Si  $\det(u) = +1$ , alors :  $\det(A) = +1$ , et il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$

Distinguons alors deux cas. Si :  $\theta = 2k\pi$ ,  $k \in \mathbb{Z}$ , alors  $u$  est l'identité de  $E$  sinon  $u$  est une rotation de  $E$  d'angle  $\theta$ , et on obtient par:  $\text{tr}(A) = 2 \cos(\theta) = \text{tr}(u)$ .

- Si  $\det(u) = -1$ , alors :  $\det(A) = -1$ , et il existe un réel  $\theta$  tel que:  $A = R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}$

Puisque  $A$  est symétrique réelle, elle est diagonalisable et ses valeurs propres (réelles)  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  vérifient, en utilisant trace et déterminant :  $\lambda_1 + \lambda_2 = 0$  et :  $\lambda_1 \lambda_2 = -1$ . Donc  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  valent 1 et  $-1$ .

La matrice de  $u$  dans une base de vecteurs propres est alors  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$  et  $u^2 = Id$ .

$u$  est donc bien une symétrie vectorielle. Comme enfin, les espaces propres de  $u$  sont orthogonaux, c'est une symétrie orthogonale. La droite par rapport à laquelle s'opère cette symétrie est l'ensemble des vecteurs invariants de  $u$  donnés par

$$\begin{cases} (\cos(\theta) - 1)x + \sin(\theta)y = 0 \\ \sin(\theta)x - (\cos(\theta) + 1)y = 0 \end{cases} \\ \Leftrightarrow \begin{cases} -2 \sin\left(\frac{\theta}{2}\right) \left[\sin\left(\frac{\theta}{2}\right)x - \cos\left(\frac{\theta}{2}\right)y\right] = 0 \\ 2 \cos\left(\frac{\theta}{2}\right) \left[\sin\left(\frac{\theta}{2}\right)x - \cos\left(\frac{\theta}{2}\right)y\right] = 0 \end{cases}$$

Comme enfin, soit le sinus, soit le cosinus mis en facteur est non nul, on en déduit bien que la droite invariante est la droite  $D$  dont l'équation dans la base  $\mathcal{B}$  est bien celle annoncée. Le vecteur  $\begin{pmatrix} \cos\left(\frac{\theta}{2}\right) \\ \sin\left(\frac{\theta}{2}\right) \end{pmatrix}$  est alors directeur de  $D$  et l'angle de ce vecteur avec  $e_1$  est bien  $\frac{\theta}{2}$ .

□

**Théorème 2.5.4.** *Le groupe  $SO(2)$  est commutatif. Si  $E$  est un espace vectoriel euclidien de dimension 2, le groupe  $SO(E)$  est commutatif.*

*En particulier, deux matrices orthogonales de déterminant 1 commutent, tout comme deux rotations dans un plan euclidien.*

*Proof.* Si  $A$  et  $A'$  sont deux matrices de rotation d'angle  $\theta$  et  $\theta'$ , alors :

$$\begin{aligned} AA' &= \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos(\theta') & -\sin(\theta') \\ \sin(\theta') & \cos(\theta') \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \cos(\theta + \theta') & -\sin(\theta + \theta') \\ \sin(\theta + \theta') & \cos(\theta + \theta') \end{pmatrix} \\ &= A'A. \end{aligned}$$

Si  $R$  et  $R'$  sont deux rotations de  $E$ , de matrices respectives  $A$  et  $A'$  dans une base orthonormale directe de  $E$ , alors  $R \circ R'$  est la rotation d'angle  $\theta + \theta'$ . □

## 2.6 Projection orthogonale.

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel. Soit  $F$  un sous espace vectoriel de dimension finie de  $E$ .

**Théorème 2.6.1.** *Pour tout vecteur  $x \in E$ , il existe un unique vecteur  $y$  dans  $F$  tel que :*

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

*Ce vecteur est également l'unique vecteur appartenant à  $F$  tel que  $x - y \in F^\perp$ . Son expression dans une base orthonormée  $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$  de  $F$  est donnée par :*

$$y = \sum_{k=1}^n (x|e_k) e_k,$$

et on a :

$$\|x - y\|^2 = \|x\|^2 - \|y\|^2 = \|x\|^2 - \sum_{k=1}^n (x|e_k)^2.$$

*Proof.* Soit  $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$  une base orthonormée de  $F$  (le théorème de Gram-Schmidt nous assure l'existence d'une telle base). Pour  $x$  dans  $E$ , on définit le vecteur  $y \in F$  par :

$$y = \sum_{k=1}^n (x|e_k) e_k.$$

On a alors  $(x - y|e_j) = 0$  pour tout  $j \in \{1, \dots, n\}$ , c'est-à-dire que  $x - y \in F^\perp$ . Le théorème de Pythagore donne alors, pour tout  $z \in F$  :

$$\begin{aligned} \|x - z\|^2 &= \|(x - y) + (y - z)\|^2 \\ &= \|x - y\|^2 + \|y - z\|^2 \\ &\geq \|x - y\|^2 \end{aligned}$$

et on a bien  $\|x - y\| = d(x, F)$ .

S'il existe un autre vecteur  $u \in F$  tel que  $\|x - u\| = d(x, F) = \delta$ , on a :

$$\delta^2 = \|x - u\|^2 = \|x - y\|^2 + \|y - u\|^2 = \delta^2 + \|y - u\|^2$$

on déduit alors que  $\|y - u\| = 0$  et  $y = u$ .

On sait déjà que le vecteur  $y \in F$  est tel que  $x - y \in F^\perp$ . Supposons qu'il existe un autre vecteur  $u \in F$  tel que  $x - u \in F^\perp$ , pour tout  $z \in F$ , on a alors :

$$\begin{aligned} \|x - z\|^2 &= \|(x - u) + (u - z)\|^2 \\ &= \|x - u\|^2 + \|u - z\|^2 \\ &\geq \|x - u\|^2 \end{aligned}$$

donc  $\|x - u\| = d(x, F)$  et  $u = y$  d'après ce qui précède.

La dernière égalité se déduit de :

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

□

**Définition 2.6.2.** Si  $x$  est un vecteur de  $E$ , alors le vecteur  $y$  de  $F$  qui lui est associé dans le théorème précédent est la meilleure approximation de  $x$  dans  $F$ . En considérant la caractérisation géométrique  $x - y \in F^\perp$ , on dit aussi que  $y$  est la projection orthogonale de  $x$  sur  $F$ .

On note  $y = p_F(x)$  et on dit que l'application  $p_F$  est la projection orthogonale de  $E$  sur  $F$ . On a donc :

$$(y = p_F(x)) \Leftrightarrow (y \in F \text{ et } x - y \in F^\perp) \Leftrightarrow (y \in F \text{ et } \|x - y\| = d(x, F)).$$

**Proposition 2.6.3** (Inégalité de Bessel). Pour tout vecteur  $x \in E$ , on a :

$$\|p_F(x)\|^2 = \sum_{k=1}^n (x|e_k)^2 \leq \|x\|^2.$$

**Exemple 2.6.4.** Si  $D = \mathbb{R}a$  est une droite vectorielle, une base orthonormée de  $D$  est  $\left\{ \frac{a}{\|a\|} \right\}$  et pour tout  $x \in E$ , on a  $p_D(x) = \frac{(x|a)}{\|a\|^2} a$ .

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

**Définition 2.7.1.** On dit qu'une famille orthonormée  $\mathcal{B} = \{e_n\}_{n \in \mathbb{N}}$  est totale dans  $E$  si le sous espace vectoriel de  $E$  engendré par  $\mathcal{B}$  est dense dans  $(E, \|\cdot\|)$ .

Dire que la famille orthonormée  $\mathcal{B}$  est totale dans  $E$  équivaut à dire que pour tout  $x$  dans  $E$  et pour tout réel  $\varepsilon > 0$  il existe un entier  $n \in \mathbb{N}$  et un  $(n + 1)$ -uplet  $(c_0, c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{R}^{n+1}$  tels que :

$$\left\| x - \sum_{k=0}^n c_k e_k \right\| < \varepsilon.$$

**Théorème 2.7.2.** *Avec les notations qui précèdent, les propriétés suivantes sont équivalentes.*

1. La famille orthonormée  $\mathcal{B}$  est totale.

2. Pour tout  $x$  dans  $E$ , on a :

$$x = \sum_{k=0}^{+\infty} (x|e_k)e_k.$$

(série convergente dans  $(E, \|\cdot\|)$ )

3. Pour tous  $x, y$  dans  $E$ , on a :

$$\sum_{k=0}^{+\infty} (x|e_k)(y|e_k) = (x|y).$$

(égalité de Parseval).

4. Pour tout  $x$  dans  $E$ , on a :

$$\sum_{k=0}^{+\infty} (x|e_k)^2 = \|x\|^2.$$

(égalité de Parseval).

## 2.8 Adjoint d'un endomorphisme.

**Proposition 2.8.1.** *Pour tout  $x \in E$ , on note  $\varphi_x$  la forme linéaire  $y \in E \rightarrow (x|y)$ . L'application  $x \rightarrow \varphi_x$  est bijective de  $E$  dans son dual  $E^*$ , ensemble des formes linéaires sur  $E$ .*

**Proposition 2.8.2.** *Pour tout endomorphisme  $u \in \mathcal{L}(E)$  il existe un unique endomorphisme noté  $u^*$  tel que*

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

$u^*$  est appelé adjoint de  $u$ .

*Proof.* Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Soit  $x \in E$ . L'application  $y \in E \rightarrow (x|u(y))$  est une forme linéaire sur  $E$ , donc par la proposition précédente, il existe un unique  $x^* \in E$  tel que  $\forall y \in E, (x|u(y)) = \varphi_{x^*}(y) = (x^*|y)$ . On définit donc de manière unique l'application  $u^* : E \rightarrow E, x \rightarrow x^*$ . Reste à vérifier que  $u^*$  est un endomorphisme. Pour tout  $(x, x') \in E^2$ , pour tout  $\lambda \in K$ , pour tout  $y \in E$ :

$$\begin{aligned} (u^*(\lambda x + x')|y) &= (\lambda x + x'|u(y)) = \lambda(x|u(y)) + (x'|u(y)) \\ &= \lambda(u^*(x)|y) + (u^*(x')|y) \\ &= (\lambda u^*(x) + u^*(x')|y) \end{aligned}$$

Ceci étant vrai pour tout  $y \in E$ , il vient  $u^*(\lambda x + x') - \lambda u^*(x) + u^*(x') \in E^\perp = \{0\}$ , d'où

$$u^*(\lambda x + x') = \lambda u^*(x) + u^*(x')$$

et  $u^*$  est linéaire. □

**Proposition 2.8.3.** *On a les propriétés suivantes:*

1.  $(u^*)^* = u$  pour tout  $u \in \mathcal{L}(E)$ ;
2.  $Id^* = Id$ .
3.  $(v \circ u)^* = u^* \circ v^*$  pour tout  $u, v \in \mathcal{L}(E)$ .
4. L'application  $u \longrightarrow u^*$  est bijective de  $\mathcal{L}(E)$  sur lui-même et linéaire.

**Proposition 2.8.4.** Si  $u \in \mathcal{L}(E)$  est inversible, alors  $u^* \in \mathcal{L}(E)$  est inversible et  $(u^*)^{-1} = (u^{-1})^*$ .

*Proof.* Si  $u$  est inversible,  $u \circ u^{-1} = Id$  et  $u^{-1} \circ u = Id$ , et par la propriété de composition des adjoints on a :  $(u^{-1})^* \circ u^* = Id^* = Id$  et  $u^* \circ (u^{-1})^* = Id^* = Id$ . □

**Proposition 2.8.5.** Supposons  $E$  de dimension finie  $n$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme. Soit  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base de  $E$ . On a :

$$Mat(u, \mathcal{B}) = (e_i | u(e_j))_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq n}}.$$

*Proof.*  $u(e_j)$  est la  $j$ -ème colonne de  $Mat(u, \mathcal{B})$  et  $(e_i | u(e_j))$  sont  $i$ -ème élément. □

**Proposition 2.8.6.** Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Pour tout base orthonormée  $\mathcal{B}$  de  $E$ , on a

$$Mat(u^*, \mathcal{B}) = {}^t Mat(u, \mathcal{B}).$$

**Proposition 2.8.7.** Soit  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ ,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme.  $F$  est stable par  $u$  si et seulement si  $F^\perp$  est stable par  $u^*$ .

*Proof.* Supposons  $F$  stable par  $u$ , i.e.  $u(F) \subset F$ . Soit  $x \in F^\perp$ . On a pour tout  $y \in F$  :

$$(u^*(x) | y) = (x | u(y)) = 0,$$

donc  $u^*(x) \in F^\perp$  et  $F^\perp$  est stable par  $u^*$ . Ceci montre également la réciproque puisque  $(u^*)^* = u$  et  $(F^\perp)^\perp = F$ . □

## 2.8.1 Endomorphismes autoadjoints (Endomorphismes symétriques d'un espace euclidien).

**Définition 2.8.8.** On dit qu'un endomorphisme  $u \in \mathcal{L}(E)$  est autoadjoint si  $u^* = u$ , i.e. si

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

Si  $E$  est euclidien, on parle aussi d'endomorphisme symétrique.

**Proposition 2.8.9.** Soit  $\mathcal{B}$  une base orthonormée de  $E$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme autoadjoint (i.e.  $u$  symétrique). Si  $E$  est euclidien, alors  $Mat(u, \mathcal{B}) = {}^t Mat(u, \mathcal{B})$ , et la matrice est dite symétrique.

**Définition 2.8.10** (Endomorphisme autoadjoint défini positif). On dit qu'un endomorphisme autoadjoint  $u$  est dit :

1. positif si pour tout  $x \in E$ ,  $(x|u(x)) \geq 0$ ;
2. défini positif si  $(x|u(x)) = 0 \Leftrightarrow x = 0$ .

**Définition 2.8.11** (Matrice définie positive). Une matrice carrée réelle  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est dite:

1. positive si pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  ${}^tXAX \geq 0$ ;
2. définie positive si  ${}^tXAX = 0 \Leftrightarrow X = 0$ .

**Proposition 2.8.12.** Soit une base orthonormée  $\mathcal{B}$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme autoadjoint.  $u$  est positif (resp. défini positif) si et seulement si  $\text{Mat}(u, \mathcal{B})$  est positive (resp. définie positive).

*Proof.* Il suffit de remarquer que si  $A = \text{Mat}(u, \mathcal{B})$  et si  $X$  est le vecteur représentant  $x \in E$  dans la base  $\mathcal{B}$ , on a dans le cas euclidien:

$$(x|u(x)) = {}^tXAX.$$

□

## 2.8.2 Réduction des endomorphismes symétriques.

Soit  $(E, (.\mid.))$  un espace euclidien de dimension  $n$ .

**Proposition 2.8.13.** Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Si  $u$  est symétrique, alors toutes ses valeurs propres sont réelles.

*Proof.*  $u$  est scindé puisque  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ . Soit  $\lambda \in \mathbb{C}$  une valeur propre de  $u$ , et  $x \in E$  un vecteur propre non nul associé à  $\lambda$ . On a:

$$\begin{aligned} (\lambda - \bar{\lambda})\|x\|^2 &= (\lambda - \bar{\lambda})(x|x) \\ &= \lambda(x|x) - \bar{\lambda}(x|x) \\ &= (x|\lambda x) - (\lambda x|x) \\ &= (x|u(x)) - (u(x)|x) \\ &= 0 \end{aligned}$$

puisque  $u$  est autoadjoint.  $x$  étant non nul il vient  $\bar{\lambda} = \lambda$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ .

□

**Proposition 2.8.14.** Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ ,  $E$  euclidien. Si  $u$  est symétrique, alors  $u$  est scindé sur  $\mathbb{R}$ .

*Proof.* Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$  euclidien. Alors la matrice  $A = \text{Mat}(u, \mathcal{B})$  est une matrice réelle symétrique. C'est aussi une matrice complexe hermitienne, donc l'endomorphisme  $X \rightarrow AX$  de  $\mathbb{C}^n$  est hermitien toutes ses valeurs propres sont réelles. Donc  $u$  est scindé sur  $\mathbb{R}$ . □

**Proposition 2.8.15.** Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Si  $u$  est autoadjoint, i.e. symétrique, alors ses sous-espaces propres sont deux à deux orthogonaux.

*Proof.* Soient  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  deux valeurs propres distinctes de  $u$ , et  $x_1$  (resp.  $x_2$ ) un vecteur propre associé à  $\lambda_1$  (resp.  $\lambda_2$ ). On a :

$$\begin{aligned} (\lambda_1 - \lambda_2)(x_1|x_2) &= \lambda_1(x_1|x_2) - \lambda_2(x_1|x_2) \\ &= (\bar{\lambda}_1 x_1|x_2) - (x_1|\lambda_2 x_2) \\ &= (\lambda_1 x_1|x_2) - (x_1|\lambda_2 x_2) \\ &= (u(x_1)|x_2) - (x_1|u(x_2)) \\ &= 0, \end{aligned}$$

où l'on a utilisé le fait que  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  sont réelles puis que  $u$  est autoadjoint.  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  étant distinctes, on a nécessairement  $(x_1|x_2) = 0$ . Les vecteurs  $x_1$  et  $x_2$  étant quelconques, les sous-espaces propres sont orthogonaux.  $\square$

**Théorème 2.8.16** (Théorème spectral). *Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Si  $u$  est symétrique alors  $u$  est diagonalisable à valeurs propres réelles, et  $E$  est la somme directe orthogonale de ses sous-espaces propres.*

*Proof.* Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme autoadjoint. Soit  $F$  la somme de ses sous-espaces propres.  $F$  est stable par  $u$ , donc  $F^\perp$  est stable par  $u^* = u$ . Supposons  $F^\perp \neq \{0\}$  et considérons la restriction  $u|_{F^\perp}$  de  $u$  à  $F^\perp$ .  $u|_{F^\perp}$  est un endomorphisme autoadjoint de  $F^\perp$ , donc il est scindé à valeurs propres réelles. Si  $\lambda$  est une valeur propre de  $u|_{F^\perp}$ , elle est aussi valeur propre de  $u$ , et alors le sous-espace propre associé est inclus dans  $F$ , ce qui contredit  $F \cap F^\perp = \{0\}$ . On obtient donc  $F^\perp = \{0\}$ , d'où  $F = E$ , et  $u$  est diagonalisable à valeurs propres réelles. Donc la somme des sous-espaces propres est orthogonale.  $\square$

**Corollaire 2.8.17.** *Soit un endomorphisme  $u \in \mathcal{L}(E)$ .  $u$  est autoadjoint (i.e. symétrique) si et seulement si il existe une base orthonormée de  $E$  dans laquelle sa matrice est diagonale réelle.*

*Soit une matrice carrée réelle d'ordre  $n$ .  $A$  est symétrique si et seulement si il existe une matrice orthogonale  $P$  telle que  ${}^tPAP$  soit diagonale réelle.*

*Proof.* Soit  $u$  autoadjoint. Supposons que  $u$  admette  $p$  valeurs propres distinctes  $(\lambda_1, \dots, \lambda_p) \in \mathbb{R}^p$ , et notons  $\mathcal{B}_i$ ,  $i = 1, \dots, p$  une base orthonormée du  $i$ -ème espace propre. Alors la concaténation  $\mathcal{B}$  des  $\mathcal{B}_i$ ,  $i = 1, \dots, p$  est une base orthonormée de  $E$  dans laquelle la matrice de  $u$  est diagonale. Pour le second point, si  $A$  est symétrique, alors l'endomorphisme associé  $X \rightarrow AX$  est un endomorphisme symétrique de  $\mathbb{R}^n$ , donc par le premier point il existe une base orthonormée  $\mathcal{B}$  de  $\mathbb{R}^n$  telle que sa matrice soit diagonale réelle. Alors que la matrice de passage de la base canonique à la base orthonormée  $\mathcal{B}$  est orthogonale.  $\square$

**Proposition 2.8.18.** *Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  est un endomorphisme autoadjoint, alors :*

1.  $u$  est positif si et seulement si toutes ses valeurs propres sont positives.
2.  $u$  est défini positif si et seulement si toutes ses valeurs propres sont strictement positives.

*Soit  $A$  est une matrice carrée symétrique ou hermitienne, alors :*

1.  $A$  est positive si et seulement si toutes ses valeurs propres sont positives.
2.  $A$  est définie positive si et seulement si toutes ses valeurs propres sont strictement positives.



*Proof.* Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme autoadjoint. Soit  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base orthonormée de  $E$  telle que  $\text{Mat}(u, \mathcal{B}) = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ , avec  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  réels. Si  $u$  est positif, alors  $\lambda_i = (e_i|u(e_i)) \geq 0$ . Si  $u$  est défini positif,  $e_i \neq 0$  entraîne  $\lambda_i = (e_i|u(e_i)) > 0$ .

Réciproquement, pour tout  $x \in E$ , de coordonnées  $(x_1, \dots, x_n)$  dans la base  $\mathcal{B}$ , on a :

$$(x|u(x)) = \sum_{k=1}^n \lambda_k x_k^2$$

donc si toutes les valeurs propres  $\lambda_i$  sont positives, alors  $u$  est positif. Si toutes les valeurs propres  $\lambda_i$  sont strictement positives, alors  $(x|u(x)) = 0 \Leftrightarrow \forall i = 1, \dots, n, x_i = 0 \Leftrightarrow x = 0$  et  $u$  est bien défini positif.  $\square$

### 2.8.3 Réduction d'une isométrie vectorielle.

**Lemme 2.8.19.** *Soit  $u \in O(E)$ . Si  $F$  est un sous-espace vectoriel stable par  $u$  alors  $F^\perp$  l'est aussi.*

*Proof.* On suppose  $F$  stable par  $u$  et donc  $u(F) \subset F$ . Or  $u$  est bijective donc conserve la dimension et par conséquent  $u(F) = F$ . Soit  $x \in F^\perp$ . Pour tout  $y \in F$ , on peut écrire  $y = u(a)$  avec  $a \in F$  et alors

$$(u(x)|y) = (u(x)|u(a)) = (x|a) = 0.$$

Ainsi  $u(x) \in F^\perp$ .  $\square$

**Lemme 2.8.20.** *Si  $u$  est un endomorphisme d'un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel réel de dimension finie non nulle alors il existe au moins une droite vectorielle ou un plan stable par  $u$ .*

*Proof.* Soit  $P \in \mathbb{R}[X]$  un polynôme unitaire annulateur de  $u$  (par exemple, son polynôme caractéristique ou minimal). On peut écrire  $P = P_1 P_2 \cdots P_m$  avec  $P_k$  polynômes unitaires irréductibles de  $\mathbb{R}[X]$ .

Puisque  $P(u) = 0$ , on a  $P_1(u) \circ P_2(u) \circ \cdots \circ P_m(u) = 0$  et par conséquent, au moins l'un des endomorphismes composés n'est pas injectif. Supposons que ce soit celui d'indice  $k$ . Le polynôme  $P_k$  est irréductible dans  $\mathbb{R}[X]$ , il est donc de l'une des deux formes suivantes :

Cas  $P(X) = X - \lambda$

$\lambda$  est alors valeur propre de  $u$  et tout vecteur propre associé engendre une droite vectorielle stable.

Cas  $P(X) = X^2 + pX + q$  avec  $\Delta = p^2 - 4q < 0$ .

Soit  $x \in \ker(P(u))$ . On a  $u^2(x) + pu(x) + qx = 0_E$  et donc  $F = \text{Vect}(x, u(x))$  est stable par  $u$ . Dans les deux cas,  $u$  admet une droite ou un plan stable.  $\square$

**Théorème 2.8.21.** *Soit  $u \in O(E)$  alors il existe une base orthonormale de  $E$  dans laquelle la matrice de  $u$  est diagonale par blocs de blocs diagonaux de la forme*

$$(1), (-1) \text{ et } \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}, \text{ avec } \theta \in \mathbb{R}.$$

*Autrement dit, l'espace  $E$  est la somme directe orthogonale de  $E_1(u)$ ,  $E_{-1}(u)$  et de plans sur lesquels  $u$  opère comme une rotation.*

*Proof.* Par récurrence sur la dimension de  $E$ .

Cas  $n = 1$ :  $u$  est une isométrie d'une droite et peut donc être représentée en base orthonormale par (1) ou  $(-1)$ .

Cas  $n = 2$ :  $u$  est une isométrie du plan et peut donc être représentée en base orthonormale par

$$R(\theta) = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \text{ ou } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

Supposons la propriété établie jusqu'au rang  $n$  avec  $n \geq 2$ .

Soit  $E$  un espace euclidien de dimension  $n + 1$  et  $u \in O(E)$ . Il existe une droite ou un plan  $F$  stable par  $u$  et  $F^\perp$  est alors aussi stable par  $u$ . Par hypothèse de récurrence, il existe une base orthonormale de  $F^\perp$  telle que la matrice de  $u$  dans celle-ci soit de la forme voulue. Par l'étude initiale, il existe une base orthonormale de  $F$  telle que la matrice de  $u$  dans celle-ci soit de la forme voulue. En accolant ces deux, on forme une base orthonormale de  $E$  comme voulue. Récurrence établie.  $\square$

### 2.8.4 Réduction des isométries positives en dimension 3.

Soit  $E$  un espace euclidien orienté de dimension 3.

#### Orientation induite.

Soit  $\mathcal{P}$  un plan de l'espace  $E$  et  $D = \mathcal{P}^\perp$  sa droite normale.

Il n'existe pas a priori d'orientation préférentielle ni sur  $\mathcal{P}$ , ni sur  $D$ . Choisissons une orientation sur  $D$  et soit  $u$  vecteur unitaire direct de  $D$ : on dit alors que  $D$  est un axe.

Complétons  $u$  en une base orthonormale directe  $(u, v, w)$  de  $E$ . La famille  $(v, w)$  est une base orthonormale de  $\mathcal{P}$ . En choisissant celle-ci pour base orientée de référence, on dit qu'on a muni le plan  $\mathcal{P}$  de l'orientation induite de celle de  $D$ . En effet, on peut montrer que cette orientation est indépendante de la manière dont on a complété  $u$  en une base orthonormée directe.

**Remarque 2.8.22.** *Si l'on inverse l'orientation sur  $D$ , l'orientation induite sur  $\mathcal{P}$  est, elle aussi, inversée.*

#### Rotation de l'espace.

Une isométrie positive  $f$  de  $E$  autre que l'identité peut être représentée par la matrice

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ 0 & \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$$

dans une base orthonormale  $(u, v, w)$ . Quitte à changer en son opposé le premier vecteur de base, on peut supposer la base orthonormale  $(u, v, w)$  directe.

On introduit alors la droite  $D = \text{Vect}(u)$  et le plan  $\mathcal{P} = \text{Vect}(v, w)$  orienté par le vecteur normal  $u$ . Pour  $x \in E$ , on peut écrire

$$x = p_D(x) + p_{\mathcal{P}}(x) \text{ avec } p_D(x) \in D \text{ et } p_{\mathcal{P}}(x) \in \mathcal{P}$$

et alors

$$f(x) = p_D(x) + \text{Rot}_\theta(p_{\mathcal{P}}(x)).$$

**Définition 2.8.23.** On dit alors que  $f$  est la rotation d'axe dirigé et orienté par  $u$  et d'angle  $\theta$ . On la note  $Rot_{u,\theta}$ .

**Proposition 2.8.24.**

1.  $\forall \theta, \theta' \in \mathbb{R}, Rot_{u,\theta} = Rot_{u,\theta'} \Leftrightarrow \theta = \theta' + 2\pi k$ .
2.  $\forall \theta, \theta' \in \mathbb{R}, Rot_{u,\theta} \circ Rot_{u,\theta'} = Rot_{u,\theta+\theta'} = Rot_{u,\theta'} \circ Rot_{u,\theta}$ .
3.  $\forall \theta \in \mathbb{R}, Rot_{u,\theta}^{-1} = Rot_{u,-\theta}$ .

**Exemple 2.8.25.** Soit  $E$  un espace vectoriel euclidien muni d'une base orthonormée directe  $\mathcal{B} = (i, j, k)$ . Déterminons l'endomorphisme  $f$  de  $E$  de matrice dans  $\mathcal{B}$ .

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

La matrice  $A$  est orthogonale et  $\det A = 1$  donc  $f$  est une rotation autre que l'identité.

Axe  $D$ :

L'axe  $D$  est formé des vecteurs invariants par  $f$ . Pour  $u = xi + yj + zk$ , on a

$$f(u) = u \Leftrightarrow x = y = z.$$

Par suite  $D = \text{Vect}(i + j + k)$ . Orientons  $D$  par le vecteur  $u = i + j + k$ . Angle  $\theta$  de la rotation : On a  $\text{tr}(f) = 2 \cos \theta + 1$  or  $\text{tr}(f) = \text{tr}(A) = 0$  donc  $\cos \theta = -\frac{1}{2}$ .

Pour conclure, il reste à déterminer le signe de  $\sin \theta$ .

Soit  $x = \alpha u + \beta v + \gamma w \notin D$ . On a

$$[u, x, f(x)] = \begin{vmatrix} 1 & \alpha & \alpha \\ 0 & \beta & \beta \cos(\theta) - \gamma \sin(\theta) \\ 0 & \gamma & \beta \sin(\theta) + \gamma \cos(\theta) \end{vmatrix} = (\beta^2 + \gamma^2) \sin(\theta)$$

Ainsi, le signe de  $\sin(\theta)$  est celui de

$$[u, x, f(x)]$$

En pratique, on détermine le signe de  $\sin(\theta)$  en étudiant celui de

$$[u, i, f(i)].$$

Ici

$$[u, i, f(i)] = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = 1 > 0.$$

Donc

$$\theta = \frac{2\pi}{3} + 2\pi k.$$

Finalement,  $f$  est la rotation d'axe  $D$  dirigé et orienté par  $u = i + j + k$  et d'angle  $\frac{2\pi}{3}$ .