

**Module : Algèbre 1**  
(S1)

**Filière :**  
**Sciences de Matière Physique et Chimie (SMPC)**

**Chapitre 1: L'espace euclidien  $\mathbb{R}^n$ .**

**Par :**

**M. Abdellah ALLA**  
**Mme. Nadia BOUDI**  
**M. Ahmed HAJJI**  
**M. Houssame MAHZOULI.**

**Année universitaire 2015-2016**

**Chapitre 1: L'ESPACE EUCLIDIEN  $\mathbb{R}^n$** **1 L'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$** **1.1 La structure de l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$** 

**Définition 1.1** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . L'ensemble  $\mathbb{R}^n$  est, par définition, formé des  $n$ -uplets  $(x_1, \dots, x_n)$ , où  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ , c'est à dire:

$$\mathbb{R}^n = \{(x_1, \dots, x_n) : x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}\}.$$

**Exemples 1.2**

$$(2, \sqrt{6}) \in \mathbb{R}^2; \quad \left(\frac{2}{7}, \cos 1, \pi\right) \in \mathbb{R}^3.$$

**Définition 1.3** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . On munit  $\mathbb{R}^n$  de deux lois de composition, l'une interne et l'autre externe:

i) La loi de composition interne est notée " + ", et est définie par:

$$(x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n) = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n), \quad x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_n \in \mathbb{R}.$$

ii) La loi de composition externe est notée ".", et est définie par:

$$\alpha.(x_1, \dots, x_n) = (\alpha x_1, \dots, \alpha x_n), \quad \alpha, x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}.$$

**Exemples 1.4** 1) Dans  $\mathbb{R}^2$ :

$$(1, 7) + (-3, 0) = (-2, 7); \quad 2.(5, 3) = (10, 6).$$

2) Dans  $\mathbb{R}^3$ :

$$(0, 8, -3) + (1, 2, -6) = (1, 10, -9); \quad -4.(5, -1, 6) = (-20, 4, -24).$$

**Propriétés 1.5 (Propriétés de l'addition)** On vérifie les propriétés suivantes:

1) L'addition est associative, c'est à dire:

$$\forall X, Y, Z \in \mathbb{R}^n : (X + Y) + Z = X + (Y + Z).$$

2) L'addition est commutative, c'est à dire:

$$\forall X, Y \in \mathbb{R}^n : X + Y = Y + X.$$

3)  $0_{\mathbb{R}^n} = (0, \dots, 0)$  est un élément neutre de  $\mathbb{R}^n$ , c'est à dire:

$$\forall X \in \mathbb{R}^n : X + 0_{\mathbb{R}^n} = 0_{\mathbb{R}^n} + X.$$

4) Si  $X = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , écrivons  $-X = (-1).X = (-x_1, \dots, -x_n)$ . Alors  $-X$  est un opposé de  $X$  pour la loi "+", c'est à dire:

$$\forall X \in \mathbb{R}^n, \quad X + (-X) = (-X) + X = 0_{\mathbb{R}^n}.$$

**Remarque 1.6** *Souvent, on écrit 0 au lieu de  $0_{\mathbb{R}^n}$ .*

**Exemples 1.7** 1) Dans  $\mathbb{R}^2$ ,

$$[(1, 5) + (-1, 7)] + (3, 4) = (1, 5) + [(-1, 7) + (3, 4)] = (3, 16).$$

2) Dans  $\mathbb{R}^3$ ,

$$(6, 7, 8, 9) + (0, 1, -1, 5) = (0, 1, -1, 5) + (6, 7, 8, 9) = (6, 8, 7, 14).$$

Des propriétés de la multiplication et l'addition dans  $\mathbb{R}$ , on déduit:

**Propriétés 1.8 (Propriétés de la loi externe)** *On vérifie les propriétés suivantes:*

- 1) Pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $1.X = X$ .
- 2) Pour tous  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ :  $(\alpha + \beta).X = \alpha.X + \beta.X$ .
- 3) Pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$ , pour tous  $X, Y \in \mathbb{R}^n$ :  $\alpha.(X + Y) = \alpha.X + \alpha.Y$ .
- 4) Pour tous  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ :  $(\alpha \times \beta).X = \alpha.(\beta.X)$ .

**Exemples 1.9** 1)  $(2 \times 3).(-2, 0, 1) = 2.[3.(-2, 0, 1)] = (-12, 0, 6)$ .

2)  $3.[(1, 5) + (-1, 7)] = [3.(1, 5)] + [3.(-1, 7)] = (0, 36)$ .

L'ensemble  $\mathbb{R}^n$ , muni des lois " + , ." est appelé espace vectoriel, et est noté  $(\mathbb{R}^n, +, .)$ . Ses éléments sont appelés vecteurs. Les éléments de  $\mathbb{R}$  sont appelés scalaires. Souvent, lorsqu'il n'y a pas de risque de confusion, la loi externe "." est notée par juxtaposition. C'est à dire, on écrit  $\alpha X$  au lieu de  $\alpha.X$ , pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$  et pour tout  $X$  dans  $\mathbb{R}^n$ .

La notion d'espace vectoriel, dans le cadre général, sera étudiée plus tard (Algèbre II). Pour ce semestre, nous allons juste énoncer la définition.

**Définition 1.10** *Soit  $\mathbb{E}$  un ensemble muni de deux lois de composition "+" et ".", où "+" est interne et "." est externe définie de  $\mathbb{R} \times \mathbb{E}$  vers  $\mathbb{R}$ . On dit que  $(\mathbb{E}, +, .)$  est un espace vectoriel sur  $\mathbb{R}$  si de plus, on a les propriétés:*

1) *L'addition est associative, c'est à dire:*

$$\forall X, Y, Z \in \mathbb{E} : (X + Y) + Z = X + (Y + Z).$$

2) *L'addition est commutative, c'est à dire:*

$$\forall X, Y \in \mathbb{E} : X + Y = Y + X.$$

3) *L'addition admet un élément neutre "U", c'est à dire:*

$$\exists U \in \mathbb{E} \text{ vérifiant } \forall X \in \mathbb{E} : X + U = U + X.$$

*Cet élément neutre est noté  $0_{\mathbb{E}}$  où 0 s'il n'y a pas de risque de confusion.*

4) Tout élément de  $\mathbb{E}$  admet un opposé pour  $+$ , c'est à dire:

$$\forall X \in \mathbb{E}, \exists Y \in \mathbb{E} \text{ vérifiant } X + Y = Y + X = U.$$

L'opposé de  $X$  est noté  $-X$ .

5) Pour tout  $X \in \mathbb{E}$ ,  $1.X = X$ .

6) Pour tous  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , pour tout  $X \in \mathbb{E}$ :  $(\alpha + \beta).X = \alpha.X + \beta.X$ .

7) Pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$ , pour tous  $X, Y \in \mathbb{E}$ :  $\alpha.(X + Y) = \alpha.X + \alpha.Y$ .

8) Pour tous  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , pour tout  $X \in \mathbb{E}$ :  $(\alpha \times \beta).X = \alpha.(\beta.X)$ .

Les éléments de l'espace vectoriel  $(\mathbb{E}, +, \cdot)$  sont appelés vecteurs. Les éléments de  $\mathbb{R}$  sont appelés scalaires.

## 1.2 Familles libres et bases de $\mathbb{R}^n$

**Définition 1.11** Soient  $r, n \in \mathbb{N}^*$ . On dit qu'une famille de vecteurs  $\{X_1, \dots, X_r\}$  de  $\mathbb{R}^n$  est linéairement indépendante (ou libre) si:

$$\alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_r X_r = 0 \quad \Rightarrow \quad \alpha_1 = \dots = \alpha_r = 0, \quad \forall \alpha_1, \dots, \alpha_r \in \mathbb{R}.$$

Si la famille  $\{X_1, \dots, X_r\}$  n'est pas libre, on dit qu'elle est liée, ou linéairement dépendante.

**Remarque 1.12** Avec les notations de la définition ci-dessus,  $\{X_1, \dots, X_r\}$  est liée si:

$$\exists (\alpha_1, \dots, \alpha_r) \neq 0 \text{ tel que } \alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_r X_r = 0.$$

**Exemples 1.13** 1) Dans  $\mathbb{R}^2$ , la famille  $\{(0, 2), (3, 0)\}$  est libre, en effet: Soient  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ .

$$\begin{aligned} \alpha(0, 2) + \beta(3, 0) = 0 &\Rightarrow (3\beta, 2\alpha) = 0 \\ &\Rightarrow \beta = \alpha = 0. \end{aligned}$$

2) La famille  $\{(2, -1, 4), (1, -\frac{1}{2}, 2)\}$  n'est pas libre car

$$(2, -1, 4) = 2 \left(1, -\frac{1}{2}, 2\right).$$

**Lemme 1.14** Dans  $\mathbb{R}^n$ , le vecteur  $0_{\mathbb{R}^n}$  ne peut pas appartenir à une famille libre.

**Preuve. 1** Soient  $u_1, \dots, u_r \in \mathbb{R}^n$  et considérons la famille  $\{0_{\mathbb{R}^n}, u_1, \dots, u_r\}$ . Soit  $\alpha$  un scalaire quelconque non nul. Alors

$$\alpha 0_{\mathbb{R}^n} + 0 u_1 + \dots + 0 u_r = 0,$$

par contre  $(\alpha, 0, \dots, 0) \neq 0$ .

**Lemme 1.15** Soient  $X_1, X_2$  deux vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ . Alors  $\{X_1, X_2\}$  est libre si, et seulement si, les vecteurs  $X_1$  et  $X_2$  ne sont pas colinéaires, c'est à dire:

$$\forall \alpha \in \mathbb{R}, X_2 \neq \alpha X_1 \text{ et } X_1 \neq \alpha X_2.$$

**Preuve. 2**  $\Rightarrow$ ) Supposons que  $\{X_1, X_2\}$  est libre. Alors pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $(1, -\alpha) \neq 0$  et donc

$$X_1 - \alpha X_2 \neq 0 \text{ et } X_2 - \alpha X_1 \neq 0.$$

$\Leftarrow$ ) Réciproquement, supposons que les vecteurs  $X_1$  et  $X_2$  ne sont pas colinéaires. Supposons de plus qu'il existe  $(\alpha, \beta) \neq 0$  tel que  $\alpha X + \beta Y = 0$ . On a  $\alpha \neq 0$  ou  $\beta \neq 0$ . Supposons par exemple que  $\alpha \neq 0$ , alors

$$X + \frac{\beta}{\alpha} Y = 0, \text{ c'est à dire } X = -\frac{\beta}{\alpha} Y,$$

ce qui contredit l'hypothèse.

**Propriétés 1.16** 1) Pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ , où  $X \neq 0$ , la famille formée d'un seul vecteur  $\{X\}$  est libre.

2) Soit  $\{X_1, \dots, X_r\}$  une famille libre de  $\mathbb{R}^n$ . Alors toute famille extraite de  $\{X_1, \dots, X_r\}$  est libre.

3) Soit  $\{X_1, \dots, X_r\}$  une famille liée de  $\mathbb{R}^n$ . Alors toute famille contenant  $\{X_1, \dots, X_r\}$  est liée.

**Preuve. 3** 1) Soit  $X \in \mathbb{R}^n$  tel que  $X \neq 0$ . Alors pour tout scalaire  $\alpha \neq 0$ ,  $\alpha X \neq 0$ . D'où,  $\{X\}$  est libre.

2) Supposons qu'on a extrait une famille  $\mathcal{C}$  de  $\mathcal{B} = \{X_1, \dots, X_r\}$ . Quitte à changer les indices, on peut supposer que la famille extraite est  $\mathcal{C} = \{X_1, \dots, X_k\}$ , où  $k < r$ . Soient  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in \mathbb{R}$  tels que

$$\alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_k X_k = 0.$$

Alors

$$\alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_k X_k + 0 X_{k+1} + \dots + 0 X_r = 0.$$

Comme  $\mathcal{B}$  est libre, alors  $(\alpha_1, \dots, \alpha_k, 0, \dots, 0) = 0$ . D'où,  $(\alpha_1, \dots, \alpha_k) = 0$ , et par suite  $\mathcal{C}$  est libre.

3) Soit  $\mathcal{D} = \{X_1, \dots, X_r, X_{r+1}, \dots, X_t\}$  une famille de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$  tel que  $\mathcal{B} = \{X_1, \dots, X_r\}$  est liée. Soient des scalaires  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  vérifiant

$$\alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_r X_r = 0 \text{ et } (\alpha_1, \dots, \alpha_r) \neq 0.$$

Alors

$$\alpha_1 X_1 + \dots + \alpha_r X_r + 0 X_{r+1} + \dots + 0 X_t = 0 \text{ et } (\alpha_1, \dots, \alpha_r, 0, \dots, 0) \neq 0.$$

**Définition 1.17** Dans  $\mathbb{R}^n$ , une famille libre ayant  $n$  éléments est appelée base de  $\mathbb{R}^n$ .

Rappelons que si  $E$  est un ensemble fini, le nombre d'éléments de  $E$  est appelé cardinal de  $E$  et est noté  $\text{card } E$ .

**Exemples 1.18** 1) La famille  $\mathcal{B} = \{(1, 0), (0, 1)\}$  est une base de  $\mathbb{R}^2$ . En effet, il est clair que  $(1, 0)$  et  $(0, 1)$  ne sont pas colinéaires. Donc  $\mathcal{B}$  est libre. Le cardinal de  $\mathcal{B}$  est égal à 2, donc  $\mathcal{B}$  est une base de  $\mathbb{R}^2$ .  $\mathcal{B}$  est appelée base "canonique" de  $\mathbb{R}^2$ .  
2) La famille  $\mathcal{C} = \{(1, 1, 0), (0, 2, 2), (3, 1, 1)\}$  est une base de  $\mathbb{R}^3$ . En effet,  $\text{card } \mathcal{C} = 3$ , donc il suffit de montrer que  $\mathcal{C}$  est libre. Soient  $\alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R}$  tels que

$$\alpha(1, 1, 0) + \beta(0, 2, 2) + \gamma(3, 1, 1) = 0.$$

Donc  $(\alpha + 3\gamma, \alpha + 2\beta + \gamma, 2\beta + \gamma) = (0, 0, 0)$ . On en déduit que  $\alpha = \beta = \gamma = 0$  et par suite  $\mathcal{C}$  est libre.

**Lemme 1.19** Dans  $\mathbb{R}^n$ , considérons la famille  $\{e_1 = (1, 0, \dots, 0), e_2 = (0, 1, 0, \dots, 0), \dots, e_n = (0, \dots, 0, 1)\}$ . Alors la famille  $\{e_1, \dots, e_n\}$  est une base de  $\mathbb{R}^n$ , elle est appelée base canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

**Preuve.** 4 Soient  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$ . Supposons que

$$\alpha_1 e_1 + \alpha_2 e_2 + \dots + \alpha_n e_n = 0.$$

Alors  $(\alpha_1, \dots, \alpha_n) = 0$ . D'où,  $\mathcal{B}$  est libre. Or,  $\mathcal{B}$  contient  $n$  éléments. D'où,  $\mathcal{B}$  est une base de  $\mathbb{R}^n$ .

### 1.3 Coordonnées d'un vecteur de $\mathbb{R}^n$ dans une base

Soit  $X = (x_1, \dots, x_n)$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$ . Soit  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ . Remarquons que

$$X = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n = \sum_{i=1}^n x_i e_i.$$

Remarquons aussi que cette écriture est unique, c'est à dire que si

$$X = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n = x'_1 e_1 + \dots + x'_n e_n,$$

alors  $(x_1, \dots, x_n) = (x'_1, \dots, x'_n)$ .

**Lemme 1.20** Soit  $\mathcal{C} = \{u_1, \dots, u_n\}$  une base de  $\mathbb{R}^n$ . Supposons que pour un vecteur  $X$  de  $\mathbb{R}^n$ , il existe  $y_1, \dots, y_n, y'_1, \dots, y'_n \in \mathbb{R}$  tel que  $X = \sum_{i=1}^n y_i u_i = \sum_{i=1}^n y'_i u_i$ . Alors  $y_i = y'_i$  pour tout  $1 \leq i \leq n$ .

**Preuve. 5**

$$\begin{aligned} X = \sum_{i=1}^n y_i u_i = \sum_{i=1}^n y'_i u_i &\Rightarrow \sum_{i=1}^n (y_i - y'_i) u_i = 0 \\ &\Rightarrow y_i - y'_i = 0, \forall 1 \leq i \leq n. \end{aligned}$$

Nous admettrons le Théorème suivant:

**Théorème 1.21** Soit  $\mathcal{C} = \{u_1, \dots, u_n\}$  une base de  $\mathbb{R}^n$ . Alors pour tout vecteur  $X$  de  $\mathbb{R}^n$ , il existe  $y_1, \dots, y_n \in \mathbb{R}$  tel que  $X = \sum_{i=1}^n y_i u_i$ . De plus, la famille de scalaires  $y_1, \dots, y_n$  vérifiant l'égalité ci-dessus est unique.

**Définition 1.22** Soient  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_n\}$  une base de  $\mathbb{R}^n$  et  $X$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$ . Soient  $y_1, \dots, y_n \in \mathbb{R}$  tel que  $X = \sum_{i=1}^n y_i u_i$ . Alors le  $n$ -uplet  $(y_1, \dots, y_n)$  est appelé coordonnées de  $X$  dans la base  $\mathcal{B}$ , le scalaire  $y_i$  est associé à  $u_i$ .

**Exemples 1.23** 1) Soit  $X = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ . Alors  $(x_1, \dots, x_n)$  représente les coordonnées de  $X$  dans la base canonique  $\mathcal{B}$  de  $\mathbb{R}^n$ .

2) Donnons les coordonnées  $(\alpha, \beta)$  de  $(5, 7)$  dans la base  $\mathcal{C} = \{(5, 0), (0, 14)\}$  de  $\mathbb{R}^2$ .

$$\begin{aligned} (5, 7) &= \alpha (5, 0) + \beta (0, 14) \Rightarrow \\ (5, 7) &= (5\alpha, 14\beta) \Rightarrow \\ \alpha = 1 \quad ; \quad \beta &= \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Etant donné une base  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_n\}$  de  $\mathbb{R}^n$ , et un vecteur  $X \in \mathbb{R}^n$ , pour trouver  $y_1, \dots, y_n$  dans  $\mathbb{R}$  tel que  $X = \sum_{i=1}^n y_i u_i$ , on résoud le système correspondant, après avoir remplacé  $X$  et les  $u_i$  par leurs valeurs.

**Vocabulaire.** 1) Soit  $\{u_1, \dots, u_r\}$  une famille de  $\mathbb{R}^n$  et soit  $X \in \mathbb{R}^n$ . S'il existe des scalaires  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  tel que  $X = \sum_{i=1}^r \alpha_i u_i$ , alors on dit que  $X$  s'écrit comme combinaison linéaire de  $u_1, \dots, u_r$ .

2) Si tout vecteur de  $\mathbb{R}^n$  s'écrit comme combinaison linéaire de  $u_1, \dots, u_r$ , on dit que la famille  $\{u_1, \dots, u_r\}$  est une famille génératrice de l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$  (ou engendre l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$ ).

**Remarque 1.24** Remarquons que toute base de  $\mathbb{R}^n$  engendre l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$ .

**Notation.** Soient  $u_1, \dots, u_r$  des vecteurs quelconques de  $\mathbb{R}^n$ , où  $r \in \mathbb{N}$ . On note

$$\text{Vec}\{u_1, \dots, u_r\} = \left\{ \sum_{i=1}^r \alpha_i u_i, \text{ où } \alpha_1, \dots, \alpha_r \in \mathbb{R} \right\}.$$

Ainsi,  $\text{Vec}\{u_1, \dots, u_r\}$  est l'ensemble des combinaisons linéaires de  $u_1, \dots, u_r$ .

**Exemples 1.25** 1)  $\{(1, -1), (0, 1)\}$  est une base de  $\mathbb{R}^2$ , donc c'est une famille génératrice de  $\mathbb{R}^2$ , c'est à dire

$$\text{Vec}\{(1, -1), (0, 1)\} = \mathbb{R}^2.$$

2)  $\text{Vec}\{0_{\mathbb{R}^n}\} = \{0_{\mathbb{R}^n}\}$ .

3) Dans  $\mathbb{R}^3$ ,  $\text{Vec}\{(1, 1, -1)\} = \{(\alpha, \alpha, -\alpha) : \alpha \in \mathbb{R}\}$ .

## 2 La structure de l'espace euclidien $(\mathbb{R}^n, +, \cdot, \langle \cdot, \cdot \rangle)$

### 2.1 Produit scalaire, Norme et distance dans $\mathbb{R}^n$

**Définition 2.1** Soient  $X = (x_1, \dots, x_n)$  et  $Y = (y_1, \dots, y_n)$  deux vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ .

1) Le produit scalaire de  $X$  et  $Y$  est la quantité notée  $\langle X, Y \rangle$  et définie par

$$\langle X, Y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

2) La norme de  $X$  est la quantité notée  $\|X\|$  et définie par :

$$\|X\| = \sqrt{\langle X, X \rangle}.$$

3) La distance entre  $X$  et  $Y$  est la quantité notée  $d(X, Y)$  et est définie par

$$d(X, Y) = \|X - Y\|.$$

4) L'ensemble  $\mathbb{R}^n$  muni des opérations  $+$ ,  $\cdot$ , et du produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  est appelé espace euclidien.

**Exemples 2.2** Dans l'espace euclidien  $\mathbb{R}^2$ ,

$$\langle (1, 2), (3, 0) \rangle = 3; \|(3, 4)\| = \sqrt{9 + 16} = 5; d((1, 2), (-1, 3)) = \|(-2, 1)\| = \sqrt{5}.$$

**Propriétés 2.3 (Propriétés du produit scalaire)** Pour tous éléments  $X, Y, Z$  de  $\mathbb{R}^n$  et pour tout  $\alpha \in \mathbb{R}$ , on a :

1)  $\langle X, Y \rangle = \langle Y, X \rangle$

2)  $\langle X + Y, Z \rangle = \langle X, Z \rangle + \langle Y, Z \rangle$ .

3)  $\langle X, Y + Z \rangle = \langle X, Y \rangle + \langle X, Z \rangle$ .

4)  $\langle \alpha \cdot X, Y \rangle = \langle X, \alpha \cdot Y \rangle = \alpha \langle X, Y \rangle$ .

5)  $\|X\|^2 = \langle X, X \rangle \geq 0$ , on dit que le produit scalaire est positif.

6)  $\|X\|^2 = \langle X, X \rangle = 0 \Rightarrow X = 0$ .

**Preuve. 6** Posons  $X = (x_1, \dots, x_n)$ ,  $Y = (y_1, \dots, y_n)$  et  $Z = (z_1, \dots, z_n)$ . Alors

$$\langle X, Y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i = \sum_{i=1}^n y_i x_i = \langle Y, X \rangle.$$

$$\langle X + Y, Z \rangle = \sum_{i=1}^n (x_i + y_i) z_i = \sum_{i=1}^n x_i z_i + \sum_{i=1}^n y_i z_i = \langle X, Z \rangle + \langle Y, Z \rangle.$$

La troisième assertion découle des deux premières.

$$\langle \alpha X, Y \rangle = \sum_{i=1}^n (\alpha x_i) y_i = \alpha \langle X, Y \rangle.$$

$$\langle X, X \rangle = \sum_{i=1}^n x_i^2 = \|X\|^2.$$

D'où, si  $\|X\| = 0$  alors  $\|X\|^2 = 0$  et par suite  $x_i = 0$  pour tout  $1 \leq i \leq n$ , c'est à dire  $X = 0$ .

Les propriétés ci-dessus nous permettent d'établir les égalités suivantes:

**Proposition 2.4** Pour tous  $X, Y \in \mathbb{R}^n$ , on a:

- 1)  $\|X + Y\|^2 = \|X\|^2 + 2\langle X, Y \rangle + \|Y\|^2$ .
- 2)  $\|X - Y\|^2 = \|X\|^2 - 2\langle X, Y \rangle + \|Y\|^2$ .
- 3)  $\langle X + Y, X - Y \rangle = \|X\|^2 - \|Y\|^2$ .
- 4)  $\langle X, Y \rangle = \frac{1}{4}(\|X + Y\|^2 - \|X - Y\|^2)$  (identité de polarisation).

**Preuve. 7**

$$\begin{aligned} \|X + Y\|^2 &= \langle X + Y, X + Y \rangle \\ &= \langle X + Y, X \rangle + \langle X + Y, Y \rangle \\ &= \langle X, X \rangle + \langle Y, X \rangle + \langle X, Y \rangle + \langle Y, Y \rangle \\ &= \|X\|^2 + 2\langle X, Y \rangle + \|Y\|^2. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \|X - Y\|^2 &= \|X + (-Y)\|^2 \\ &= \|X\|^2 + 2\langle X, -Y \rangle + \| -Y \|^2 \\ &= \|X\|^2 - 2\langle X, Y \rangle + \|Y\|^2. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \langle X + Y, X - Y \rangle &= \langle X, X \rangle + \langle Y, X \rangle + \langle X, -Y \rangle + \langle Y, -Y \rangle \\ &= \langle X, X \rangle + \langle Y, X \rangle - \langle X, Y \rangle - \langle Y, Y \rangle \\ &= \|X\|^2 - \|Y\|^2. \end{aligned}$$

La quatrième identité découle de 1) et 2).

**Exemple 2.5** Calculons  $\langle (2, 3, 0), (1, 1, 5) \rangle$  de deux manières différentes:

1) Directement:  $\langle (2, 3, 0), (1, 1, 5) \rangle = 2 + 3 + 0 = 5$ .

2) En utilisant l'identité de polarisation:

$$\|(2, 3, 0) + (1, 1, 5)\|^2 = \|(3, 4, 5)\|^2 = 50, \quad \|(2, 3, 0) - (1, 1, 5)\|^2 = \|(1, 2, -5)\|^2 = 30,$$

$$\text{par suite } \langle (2, 3, 0), (1, 1, 5) \rangle = \frac{1}{4}(50 - 30) = 5.$$

**Définition 2.6** Un vecteur  $v$  de  $\mathbb{R}^n$  est dit unitaire si sa norme  $\|v\|$  est égale à 1.

**Remarque 2.7** Si  $v$  est un vecteur quelconque non nul de  $\mathbb{R}^n$ , alors  $\frac{v}{\|v\|}$  est un vecteur unitaire de  $\mathbb{R}^n$ . On dit qu'on a normalisé le vecteur  $v$ .

**Théorème 2.8 (Inégalité de Cauchy Schwartz)** Pour tous  $X, Y \in \mathbb{R}^n$ , on a:

$$|\langle X, Y \rangle| \leq \|X\| \|Y\|.$$

L'égalité est vérifiée si et seulement si  $X$  et  $Y$  sont colinéaires.

**Preuve. 8** Soient  $X$  et  $Y$  deux vecteurs fixés de  $\mathbb{R}^n$ . Pour tout  $t \in \mathbb{R}$ , on a,  $\|X + tY\|^2 \geq 0$ . Donc

$$\|X\|^2 + 2t\langle X, Y \rangle + t^2\|Y\|^2 \geq 0, \forall t \in \mathbb{R}. \text{ D'où}$$

$$\Delta' = \langle X, Y \rangle^2 - \|X\|^2 \|Y\|^2 \leq 0.$$

C'est à dire,  $\langle X, Y \rangle^2 \leq \|X\|^2 \|Y\|^2$ . D'où l'inégalité souhaitée.

**Remarque 2.9** On utilise aussi la forme suivante de l'Inégalité de Cauchy Schwartz: Pour tous  $X = (x_1, \dots, x_n), Y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$ , on a:

$$\left( \sum_{i=1}^n x_i y_i \right)^2 \leq \left( \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n y_i^2 \right).$$

## 2.2 Orthogonalité dans $\mathbb{R}^n$

Soient  $X$  et  $Y$  deux vecteurs non nuls de l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire usuel. D'après l'inégalité de Cauchy-Schwartz, on a:

$$-1 \leq \frac{\langle X, Y \rangle}{\|X\| \|Y\|} \leq 1.$$

Il existe donc un unique réel  $\theta$  dans l'intervalle  $[0, \pi]$ , tel que:

$$\frac{\langle X, Y \rangle}{\|X\| \|Y\|} = \cos \theta.$$

$\theta$  est appelé *mesure de l'angle* non orienté des vecteurs  $X$  et  $Y$ , ou écart angulaire entre  $X$  et  $Y$ . On déduit la célèbre formule:

$$\langle X, Y \rangle = \|X\| \|Y\| \cos \theta.$$

**Exemple 2.10** Dans  $\mathbb{R}^2$ , l'angle non orienté des vecteurs  $u = (2, 2)$  et  $v = (0, 1)$  est  $\theta = \frac{\pi}{4}$ . En effet, d'après la formule ci-dessus, on a:

$$\cos \theta = \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \|v\|} = \frac{2}{\sqrt{8} \sqrt{1}} = \frac{1}{\sqrt{2}} = \frac{\sqrt{2}}{2}.$$

D'où:  $\theta = \frac{\pi}{4}$

**Définition 2.11** On dit que deux vecteurs  $X$  et  $Y$  de  $\mathbb{R}^n$  sont orthogonaux si leur produit scalaire est nul, et on écrit  $X \perp Y$ .

**Remarque 2.12** Pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$  on a  $X \perp 0$ .

**Exemples 2.13** Dans  $\mathbb{R}^2$ :  $\langle (1, -1), (1, 1) \rangle = 0$ . Donc les vecteurs  $(1, -1)$  et  $(1, 1)$  sont orthogonaux.

Dans  $\mathbb{R}^3$ :  $\langle (-1, 0, 1), (0, 1, 0) \rangle = 0$ . Donc les vecteurs  $(-1, 0, 1)$  et  $(0, 1, 0)$  sont orthogonaux.

**Proposition 2.14** 1) L'angle formé par deux vecteurs non nuls orthogonaux  $X$  et  $Y$  est égal à  $\frac{\pi}{2}$ .

2) Deux vecteurs  $X$  et  $Y$  sont orthogonaux si, et seulement si,

$$\|X + Y\|^2 = \|X\|^2 + \|Y\|^2 \text{ (théorème de Pythagore).}$$

**Preuve. 9** 1) Soient  $X$  et  $Y$  deux vecteurs non nuls vérifiant  $\langle X, Y \rangle = 0$ . Si  $\theta$  est l'angle formé entre  $X$  et  $Y$ , alors  $\cos \theta = 0$ , et par suite,  $\theta = \frac{\pi}{2}$ .

2) Soient  $X$  et  $Y$  deux vecteurs quelconques de  $\mathbb{R}^n$  orthogonaux. Alors d'après la Proposition 2.4- 1), on a l'identité souhaitée.

La notion d'orthogonalité se généralise à une famille quelconque de vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ :

**Définition 2.15** Une famille de vecteurs  $\{u_1, \dots, u_r\}$  est dite orthogonale si et seulement si  $\langle u_i, u_j \rangle = 0$  pour tout  $i \neq j$ .

**Exemple 2.16** La famille de vecteurs  $\{u_1, u_2, u_3\}$  où  $u_1 = (1, 0, 0, 2)$ ,  $u_2 = (-1, 0, 0, \frac{1}{2})$ ,  $u_3 = (0, 1, 1, 0)$  est une famille orthogonale de  $\mathbb{R}^4$ . En effet:

$$\langle u_1, u_2 \rangle = \langle u_1, u_3 \rangle = \langle u_2, u_3 \rangle = 0.$$

**Proposition 2.17** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Toute famille orthogonale formée de vecteurs non nuls de  $\mathbb{R}^n$  est libre.

**Preuve. 10** Soit  $\{u_1, \dots, u_r\}$  une famille orthogonale de  $\mathbb{R}^n$ . Supposons que pour des scalaires  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  on a

$$\sum_{i=1}^r \alpha_i u_i = 0.$$

Alors  $\langle \sum_{i=1}^r \alpha_i u_i, u_1 \rangle = 0 = \alpha_1 \langle u_1, u_1 \rangle$ . D'où,  $\alpha_1 = 0$  et  $\sum_{i=2}^r \alpha_i u_i = 0$ . De même,

$$\langle \sum_{i=2}^r \alpha_i u_i, u_2 \rangle = 0 = \alpha_2 \langle u_2, u_2 \rangle.$$

Par suite,  $\alpha_2 = 0$ . En itérant le procédé, on déduit que  $\alpha_3 = \dots = \alpha_r = 0$ .

### 2.3 Bases orthonormées de $\mathbb{R}^n$

Nous avons la définition suivante:

**Définition 2.18** Soit  $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_n\}$  une base de  $\mathbb{R}^n$ .

- $\mathcal{B}$  est appelée base orthogonale si  $\{u_1, \dots, u_n\}$  est une famille orthogonale.
- $\mathcal{B}$  est appelée base orthonormale si  $\mathcal{B}$  est orthogonale et  $\|u_i\| = 1$  pour tout  $i = 1, \dots, n$ .

**Exemples 2.19** 1)  $\{(1, 0), (0, 1)\}$  est une base orthonormale de  $\mathbb{R}^2$ . En effet, elle est orthogonale et

$$\|(1, 0)\| = \|(0, 1)\| = 1.$$

2) Plus généralement, la base canonique de  $\mathbb{R}^n$  est une base orthonormale.

L'importance des bases orthonormales provient du fait que l'expression du produit scalaire dans ces bases (en fonction des coordonnées) devient simple. Soit  $\mathcal{B} = \{e_1, \dots, e_n\}$  une base orthonormale:

- Si  $X = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$  et  $Y = y_1 e_1 + \dots + y_n e_n$ , alors:

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

- Si  $X = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n$ , alors  $\langle X, e_i \rangle = x_i$  pour tout  $i = 1, \dots, n$ . On a donc:

$$\begin{aligned} \checkmark \quad X &= \sum_{i=1}^n \langle X, e_i \rangle e_i. \\ \checkmark \quad \langle X, Y \rangle &= \sum_{i=1}^n \langle X, e_i \rangle \langle Y, e_i \rangle. \\ \checkmark \quad \|X\| &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \langle X, e_i \rangle^2}. \end{aligned}$$

**Remarque 2.20** Etant donné une famille orthogonale  $\{u_1, \dots, u_n\}$  de  $\mathbb{R}^n$ , on peut facilement construire une famille orthonormale en normalisant les vecteurs  $u_i$ :  $u'_i = \frac{u_i}{\|u_i\|}$ . Ainsi, la famille  $\{u'_1, \dots, u'_n\}$  est orthonormale.

**Exemple 2.21** La famille de vecteurs  $B = \{u_1, u_2, u_3\}$  où

$$u_1 = (1, 0, 2), \quad u_2 = (-1, 0, \frac{1}{2}), \quad u_3 = (0, 1, 0)$$

est une base orthogonale de  $\mathbb{R}^3$ . En effet, elle est orthogonale puisque

$$\langle u_1, u_2 \rangle = \langle u_1, u_3 \rangle = \langle u_2, u_3 \rangle = 0,$$

et son cardinal est égal à 3. Mais  $B$  n'est pas orthonormale puisque

$$\|u_1\| = \|(1, 0, 2)\| = \sqrt{5} \neq 1.$$

On peut déduire de  $B$  une base orthonormale, il suffit de diviser chacun des vecteurs par sa norme. Donc, la famille de vecteurs  $\{u'_1, u'_2, u'_3\}$ , où

$$u'_1 = \frac{1}{\sqrt{5}}(1, 0, 2), \quad u'_2 = \sqrt{\frac{4}{5}}(-1, 0, \frac{1}{2}), \quad u'_3 = u_3,$$

est une base orthonormale de  $\mathbb{R}^3$ .

**Lemme 2.22** Soient  $n, r \in \mathbb{N}^*$ . Soient  $v, u_1, \dots, u_r \in \mathbb{R}^n$ . Supposons que  $v \perp u_i$  pour tout  $i = 1, \dots, r$ . Alors pour toute combinaison linéaire  $u$  de  $u_1, \dots, u_r$ , on a  $v \perp u$ .

**Preuve. 11** Soient  $\alpha_1, \dots, \alpha_r \in \mathbb{R}$ .

$$\langle \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_r u_r, v \rangle = \sum_{i=1}^r \alpha_i \langle u_i, v \rangle = 0.$$

**Définition 2.23** Soient  $M$  et  $N$  deux parties de  $\mathbb{R}^n$ , où  $n \in \mathbb{N}^*$ . On dit que  $M$  et  $N$  sont orthogonales et on note  $M \perp N$  si pour tout  $X \in M$  et pour tout  $Y \in N$ , on a  $X \perp Y$ .

## 2.4 Orthogonalisation de Gram-Schmidt

**Théorème 2.24** Soient  $n, r \in \mathbb{N}^*$ . Soit  $\{v_1, \dots, v_r\}$  une famille libre de  $\mathbb{R}^n$ . Alors il existe une unique famille  $\{u_1, \dots, u_r\}$  vérifiant:

- 1)  $\text{Vect}\{u_1, \dots, u_i\} = \text{Vect}\{v_1, \dots, v_i\}$  pour tout  $i \in \{1, \dots, r\}$ .
- 2)  $\{u_1, \dots, u_r\}$  est une famille orthonormale.
- 3)  $\langle v_i, u_i \rangle > 0$  pour tout  $i \in \{1, \dots, r\}$ .

La famille  $\{u_1, \dots, u_r\}$  est appelée orthonormalisée de Gram-Schmidt de  $\{v_1, \dots, v_r\}$ .

**Preuve. 12** (résumée) Le procédé suivant donne la famille orthonormale que l'on veut obtenir (on peut faire une preuve rigoureuse par récurrence).

Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt: Soit  $\{v_1, \dots, v_r\}$  une famille libre de  $\mathbb{R}^n$ .

Etape 1: Posons

$$u_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}.$$

Alors le vecteur  $u_1$  est unitaire. De plus, il est clair que  $u_1$  est l'unique vecteur unitaire vérifiant

$$\langle v_1, u_1 \rangle > 0 \text{ et } \text{Vect}\{u_1\} = \text{Vect}\{v_1\}.$$

Etape 2 ( si  $r \geq 2$ ): Posons  $u'_2 = v_2 - \langle v_2, u_1 \rangle u_1$ . Alors

$$\langle u'_2, u_1 \rangle = 0 \text{ et } \langle v_2, u'_2 \rangle = \langle v_2 - \langle v_2, u_1 \rangle u_1, u'_2 \rangle = \langle u'_2, u'_2 \rangle > 0.$$

Ensuite posons

$$u_2 = \frac{u'_2}{\|u'_2\|}.$$

Alors la famille  $\{u_1, u_2\}$  est orthonormale, de plus  $\langle v_2, u_2 \rangle > 0$ . Vérifions que

$$\text{Vect}\{u_1, u_2\} = \text{Vect}\{v_1, v_2\}.$$

$$\begin{aligned} \text{Vect}\{u_1, u_2\} &= \{\alpha u_1 + \beta u_2 : \alpha, \beta \in \mathbb{R}\} \\ &= \{\alpha' v_1 + \beta' u'_2 : \alpha', \beta' \in \mathbb{R}\} \\ &= \{\alpha' v_1 + \beta' (v_2 - \langle v_2, u_1 \rangle u_1) : \alpha', \beta' \in \mathbb{R}\} \\ &= \{\gamma v_1 + \delta v_2 : \gamma, \delta \in \mathbb{R}\} \\ &= \text{Vect}\{v_1, v_2\}. \end{aligned}$$

Pour l'unicité, remarquons que l'unique réel  $\alpha$  vérifiant  $\langle v_2 + \alpha u_1, u_1 \rangle = 0$  est  $\alpha = -\langle u_1, v_2 \rangle$ . D'autre part,  $\langle \alpha u_1, u_1 \rangle \neq 0$  pour tout  $\alpha \neq 0$ . D'où, les éléments de  $\text{Vect}\{v_1, v_2\}$  qui sont orthogonaux à  $u_1$  sont de la forme  $\alpha u'_2$ . Pour qu'on ait  $\langle v_2, \alpha u'_2 \rangle > 0$ , il faut avoir  $\alpha > 0$ . Et enfin,  $u_2$  doit être unitaire, d'où l'unicité de son choix.

Etape 3 (si  $r \geq 3$ ): Posons

$$u'_3 = v_3 - \langle v_3, u_1 \rangle u_1 - \langle v_3, u_2 \rangle u_2, \text{ alors } \langle u_1, u'_3 \rangle = \langle u_2, u'_3 \rangle = 0.$$

De plus,

$$\langle v_3, u'_3 \rangle = \langle v_3 - \langle v_3, u_1 \rangle u_1 - \langle v_3, u_2 \rangle u_2, u'_3 \rangle = \langle u'_3, u'_3 \rangle > 0.$$

Ensuite posons

$$u_3 = \frac{u'_3}{\|u'_3\|}.$$

La famille  $\{u_1, u_2, u_3\}$  devient orthonormale. De plus,  $\langle v_3, u_3 \rangle > 0$  et on vérifie que

$$\text{Vect}\{u_1, u_2, u_3\} = \text{Vect}\{v_1, v_2, v_3\}.$$

Pour l'unicité, on procède comme ci-dessus, en étudiant d'abord les éléments de la forme  $\alpha u_1 + \beta u_2 + v_3$  qui sont orthogonaux à  $u_1$  et  $u_2$ .

Etape  $i$  (si  $r \geq i$ ): La famille  $\{u_1, \dots, u_{i-1}\}$  est orthonormale. Posons  $u'_i = v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \langle v_i, u_k \rangle u_k$ , alors  $\langle u'_i, u_t \rangle = 0$  pour tout  $t \in \{1, \dots, i-1\}$ . On vérifie que

$$\langle v_i, u'_i \rangle = \langle v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \langle v_i, u_k \rangle u_k, u'_i \rangle = \langle u'_i, u'_i \rangle > 0.$$

Ensuite, posons  $u_i = \frac{u'_i}{\|u'_i\|}$ . Alors la famille  $\{u_1, \dots, u_i\}$  est orthonormale. De plus,

$$\langle v_i, u_i \rangle > 0, \text{ et } \text{Vect}\{u_1, \dots, u_i\} = \text{Vect}\{v_1, \dots, v_i\}.$$

**Exemples 2.25** 1) Dans  $\mathbb{R}^2$ , orthonormalisons la base  $B = \{(1, 1), (2, 0)\}$ .

Posons

$$u_1 = \frac{(1, 1)}{\|(1, 1)\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1).$$

Posons

$$u'_2 = (2, 0) - \frac{1}{2} \langle (2, 0), (1, 1) \rangle (1, 1) = (2, 0) - (1, 1) = (1, -1).$$

Soit  $u_2 = \frac{u'_2}{\|u'_2\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, -1)$ .

Ainsi,  $\left\{ \left( \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right), \left( \frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}} \right) \right\}$  est l'orthonormalisée de Gram-Schmidt de la base  $B$ .

2) Dans  $\mathbb{R}^3$ , orthonormalisons la base  $B = \{(1, 0, 1), (0, 1, -1), (0, 1, 1)\}$ . Soit

$$u_1 = \frac{(1, 0, 1)}{\|(1, 0, 1)\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1).$$

Posons

$$u'_2 = (0, 1, -1) - \frac{1}{2} \langle (0, 1, -1), (1, 0, 1) \rangle (1, 0, 1) = (0, 1, -1) + \left( \frac{1}{2}, 0, \frac{1}{2} \right) = \left( \frac{1}{2}, 1, -\frac{1}{2} \right).$$

Soit

$$u_2 = \frac{u'_2}{\|u'_2\|} = \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{3}} \left( \frac{1}{2}, 1, \frac{-1}{2} \right).$$

Posons

$$u'_3 = (0, 1, 1) - \frac{2}{3} \left\langle \left( \frac{1}{2}, 1, \frac{-1}{2} \right), (0, 1, 1) \right\rangle \left( \frac{1}{2}, 1, \frac{-1}{2} \right) - \frac{1}{2} \langle (1, 0, 1), (0, 1, 1) \rangle (1, 0, 1).$$

Alors

$$u'_3 = \frac{2}{3}(-1, 1, 1) \text{ et } u_3 = \frac{u'_3}{\|u'_3\|} = \frac{\sqrt{3}}{3}(-1, 1, 1).$$

Donc l'orthonormalisée de Gram-Schmidt de la base  $B$  est la famille

$$\left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1), \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{3}} \left( \frac{1}{2}, 1, \frac{-1}{2} \right), \frac{\sqrt{3}}{3}(-1, 1, 1) \right\}.$$

Finalement, résumons le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt:

### Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

Soit  $\{v_1, \dots, v_r\}$  une famille libre de  $\mathbb{R}^n$ .

Etape 1: Posons

$$u_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|}.$$

Etape 2: ( si  $r \geq 2$ ): Posons  $u'_2 = v_2 - \langle v_2, u_1 \rangle u_1$ . Ensuite posons

$$u_2 = \frac{u'_2}{\|u'_2\|}.$$

Etape 3 (si  $r \geq 3$ ): Calculons

$$u'_3 = v_3 - \langle v_3, u_1 \rangle u_1 - \langle v_3, u_2 \rangle u_2,$$

ensuite calculons  $u_3 = \frac{u'_3}{\|u'_3\|}$

$\vdots$

Etape  $i$  (si  $r \geq i$ ): Posons  $u'_i = v_i - \sum_{k=1}^{i-1} \langle v_i, u_k \rangle u_k$ , ensuite posons  $u_i = \frac{u'_i}{\|u'_i\|}$ .

$\vdots$

Etape  $r$ : On itère le procédé jusqu'à l'ordre  $r$ .

La famille obtenue  $\{u_1, \dots, u_r\}$  est appelée orthonormalisée de Gram-Schmidt de  $\{v_1, \dots, v_r\}$ .

**Remarque 2.26** Si on change l'ordre de la famille  $\{v_1, \dots, v_r\}$ , il est clair que l'orthonormalisée de Gram-Schmidt change aussi.