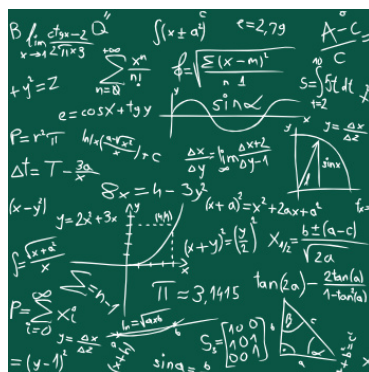


## Chapitre 2 Compléments d'algèbre linéaire



# Table des matières

|   |           |
|---|-----------|
| <b>I Familles quelconques de vecteurs</b>                             | <b>1</b>  |
| 1) Définition générale d'une famille de vecteurs . . . . .            | 1         |
| 2) Familles génératrices d'un espace vectoriel . . . . .              | 5         |
| 3) Familles liées, familles libres . . . . .                          | 11        |
| 4) Bases . . . . .  | 19        |
| 5) Critère d'indépendance linéaire dans $\mathbb{K}[X]$ . . . . .     | 21        |
| <b>II Somme de sous-espaces vectoriels</b>                            | <b>26</b> |
| 1) Définition et structure . . . . .                                  | 26        |
| 2) Somme directe . . . . .  | 29        |
| 3) Sous-espaces supplémentaires (rappels) . . . . .                   | 34        |
| <b>III Compléments sur les applications linéaires</b>                 | <b>36</b> |
| 1) Action d'une appl. linéaire sur les familles de vecteurs . . . . . | 36        |
| 2) Projecteurs et symétries . . . . .                                 | 41        |
| 3) Formes linéaires et hyperplans . . . . .                           | 48        |
| <b>IV Changements de base</b>   | <b>52</b> |
| 1) Rappels . . . . .  | 52        |
| 2) Matrices semblables . . . . .                                      | 58        |
| <hr/>   |           |
| <b>V Compléments sur les matrices</b>                                 | <b>63</b> |
| 1) Base des matrices élémentaires . . . . .                           | 63        |
| 2) Transposition, matrices symétriques, antisymétriques . . . . .     | 65        |
| 3) Trace d'une matrice . . . . .                                      | 71        |
| 4) Trace d'un endomorphisme . . . . .                                 | 74        |

# I Familles quelconques de vecteurs

On pose  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$  et on considère un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel, noté  $E$ . Dans cette première section, nous allons généraliser les résultats vus en première année (pour les familles finies) à des familles quelconques de vecteurs, éventuellement infinies.

## 1) Définition générale d'une famille de vecteurs

### Définition 1 (Famille de vecteurs).

*Une famille de vecteurs de  $E$  indexée par un ensemble non vide  $I$  est une application  $x : I \rightarrow E$  (à chaque  $i \in I$ , on associe un vecteur  $x_i \in E$ ). On la note  $(x_i)_{i \in I}$ , et  $I$  est appelé ensemble des indices.*

### ATTENTION !

A la différence d'un ensemble, une famille peut contenir **plusieurs fois le même vecteur** (c'est le cas si l'application  $x$  n'est pas injective).

### Exemple (p-uplet)

Pour  $p \in \mathbb{N}^*$  fixé, un **p-uplet**  $(x_1, x_2, \dots, x_p)$  (on dit aussi une "liste") est une famille de vecteurs indexée par l'ensemble  $I = \{1, 2, \dots, p\}$ . Indexer par un ensemble fini  $I$  revient à numéroter.

### Exemple (Suite)

Une **suite** de vecteurs de  $E$ , notée  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ , est une famille de vecteurs indexée par  $I = \mathbb{N}$  (ou une partie infinie de  $\mathbb{N}$ ).

### Exemple (Une famille de fonctions)

On peut indexer une famille par un ensemble d'indices **aussi gros que l'on veut** : par exemple, si on pose, pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $f_\lambda : x \mapsto e^{\lambda x}$ , on peut envisager la famille  $(f_\lambda)_{\lambda \in \mathbb{R}}$  (ici  $I = \mathbb{R}$ ). C'est une famille de vecteurs de l'espace vectoriel  $E = \mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  (un espace de fonctions, donc).

### Remarque

En général,  $I \subset \mathbb{R}$  et le plus souvent, on a  $I \subset \mathbb{N}$  (les indices des vecteurs sont des entiers naturels).

### Convention

Il existe une seule famille indexée par  $I = \emptyset$ . On l'appelle **famille vide**.

### Définition 2 (Sous-famille d'une famille de vecteurs).

*Soit  $\mathcal{F} = (x_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ . On appelle **sous-famille de  $\mathcal{F}$**  toute famille  $\mathcal{F}'$  de la forme  $\mathcal{F}' = (x_i)_{i \in J}$ , où  $J \subset I$ .*

**Remarque**

La famille vide est une sous-famille de n'importe quelle famille de vecteurs de  $E$  car on a  $\emptyset \subset I$  pour tout ensemble  $I$ .

**Définition 3 (Sur-famille).**

*Si  $\mathcal{F}$  et  $\mathcal{F}'$  sont deux familles de vecteurs de  $E$ , alors on dit que*

*$\mathcal{F}$  est une sur-famille de  $\mathcal{F}'$  si  $\mathcal{F}'$  est une sous-famille de  $\mathcal{F}$ .*

**Exemple**

Si on considère  $x, y, z \in E$ , et  $\mathcal{F} = (x, y, y)$ , alors  $\mathcal{F}' = (x, y)$  est une sous-famille de  $\mathcal{F}$ , et  $\mathcal{F}'' = (x, y, x, y, z)$  est une sur-famille de  $\mathcal{F}$ .

En effet, si on pose  $\mathcal{F}'' = (a_1, a_2, a_3, a_4, a_5)$ , on a

$$\mathcal{F}'' = (a_i)_{i \in I}, \quad \mathcal{F} = (a_1, a_2, a_4) = (a_i)_{i \in J}, \quad \mathcal{F}' = (a_1, a_2) = (a_i)_{i \in K},$$

avec  $I = \{1, 2, 3, 4, 5\}$ ,  $J = \{1, 2, 4\}$  et  $K = \{1, 2\}$  (on a bien  $K \subset J \subset I$ ).

**Exemple**

Dans l'espace vectoriel  $E = \mathbb{K}[X]$ , la famille infinie  $(X^{2k})_{k \in \mathbb{N}} = (1, X^2, X^4, X^6, \dots)$  est une sous-famille de la famille  $(X^i)_{i \in \mathbb{N}} = (1, X, X^2, X^3, \dots)$ . En effet, on a  $(X^{2k})_{k \in \mathbb{N}} = (X^i)_{i \in J}$  avec  $J = \{2k, k \in \mathbb{N}\} \subset \mathbb{N}$  le sous-ensemble des entiers naturels pairs.

**Rappel**

Un ensemble  $I$  est dit **fini** s'il est vide ou s'il existe  $n \in \mathbb{N}^*$  et une bijection entre  $\{1, 2, \dots, n\}$  et  $I$ .

Cet entier  $n$  est unique et s'appelle le **cardinal de  $I$** ; on le note  $\text{Card}(I)$  ou  $\#I$  ou encore  $|I|$ , c'est le "nombre d'éléments" de  $I$ .

**Définition 4 (Famille finie, cardinal d'une famille).**

*Une famille  $(x_i)_{i \in I}$  de  $E$  est dite **finie** si l'ensemble des indices  $I$  est fini.*

*Dans ce cas, le cardinal de  $I$  est appelé **cardinal de la famille  $(x_i)_{i \in I}$ .***

**Remarque**

La famille vide est finie, elle est de cardinal 0 (et c'est la seule).

Une famille finie de cardinal  $n \in \mathbb{N}^*$  peut **toujours** se réindexer par  $I = \{1, \dots, n\}$  (ou  $I = \{0, \dots, n-1\}$ , etc.).

**ATTENTION !**

Le cardinal d'une famille finie **n'est pas le nombre d'éléments distincts** de cette famille (à la différence d'un ensemble). Par exemple, l'ensemble  $\{x, x, x\} = \{x\}$  est de cardinal 1, mais la **famille**  $(x, x, x)$  est de cardinal 3.

## 2) Familles génératrices d'un espace vectoriel

### Définition 5 (Combinaison linéaire d'une famille de vecteurs).

Soit  $(x_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ .

Une **combinaison linéaire de la famille**  $(x_i)_{i \in I}$  est un vecteur  $x \in E$

de la forme  $x = \sum_{i \in J} \lambda_i x_i$ , où  $J$  est un sous-ensemble fini de  $I$

et  $(\lambda_i)_{i \in J}$  est une famille finie de "scalaires" de  $\mathbb{K}$  (réels ou complexes).

### Rappel

Une somme indexée par  $I = \emptyset$  vaut  $0_E$ .

Donc, la seule combinaison linéaire de la famille vide est le vecteur nul  $0_E$ .

### ATTENTION !

Une combinaison linéaire est toujours une somme finie : même si la famille de vecteurs est infinie, on ne les utilise pas tous dans la combinaison !

### Définition 6 (Ensemble des combinaisons linéaires d'une famille).

On note  $\mathbf{Vect}((x_i)_{i \in I})$  l'ensemble des combinaisons linéaires de  $(x_i)_{i \in I}$ .

### Remarque

On a  $\mathbf{Vect}(\emptyset) = \{0_E\}$ . Si  $x \in E$ , alors  $\mathbf{Vect}(x) = \{\lambda x, \lambda \in \mathbb{K}\} = \mathbb{K}x$ .

### Proposition 7 (Engendrement d'un espace vectoriel à l'aide des C.L.).

Soit  $(x_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ . Alors, :

- (i)  $\mathbf{Vect}((x_i)_{i \in I})$  est un sous-espace vectoriel de  $E$  ;
- (ii)  $\mathbf{Vect}((x_i)_{i \in I})$  est le plus petit sous-espace vectoriel de  $E$  contenant tous les vecteurs  $x_i$ .

On dit que  $\mathbf{Vect}((x_i)_{i \in I})$  est le **sous-espace engendré** par  $(x_i)_{i \in I}$ .

**Preuve** : Notons  $V = \mathbf{Vect}((x_i)_{i \in I})$ .

(i) Montrons que  $V$  est un sev de  $E$  :

- le vecteur nul  $0_E$  est combinaison linéaire des  $(x_i)_{i \in I}$  (prendre tous les coefficients nuls), donc  $0_E \in V$ .
- soit  $x, y \in V$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Par définition de  $V$ , il existe deux sous-ensembles finis de  $I$ , notés  $J$  et  $K$ , et des familles finies de scalaires  $(\alpha_i)_{i \in J}$ ,  $(\beta_i)_{i \in K}$  tels que

$$x = \sum_{i \in J} \alpha_i x_i, \quad y = \sum_{i \in K} \beta_i x_i.$$

On en déduit que

$$\lambda x + y = \sum_{i \in J} \lambda \alpha_i x_i + \sum_{i \in K} \beta_i x_i.$$

Posons alors  $L = J \cup K$  (c'est un sous-ensemble fini de  $I$ ), et pour tout  $i \in L$ ,

$$\gamma_i = \begin{cases} \lambda \alpha_i & \text{si } i \in J \setminus K \\ \beta_i & \text{si } i \in K \setminus J \\ \lambda \alpha_i + \beta_i & \text{si } i \in J \cap K \end{cases}.$$

On a  $\lambda x + y = \sum_{i \in L} \gamma_i x_i$ , ce qui montre que  $\lambda x + y \in V$ .

- (ii) Il est clair que  $\forall i \in I, x_i = 1x_i \in V$ . Le sous-espace  $V$  contient donc tous les  $x_i$ . Montrons enfin que  $V$  est le plus petit sev de  $E$  contenant tous les  $x_i$  : si  $W$  est un autre sev de  $E$  contenant tous les  $x_i$ , alors  $W$  contient toute combinaison linéaire  $\sum_{i \in J} \alpha_i x_i$  (avec  $J \subset I, J$  fini) puisque  $W$  est stable par somme et multiplication externe. Donc  $V \subset W$ , ce qu'il fallait montrer. □

### Définition 8 (Famille génératrice).

*On dit que  $(x_i)_{i \in I}$  est une famille génératrice de  $E$  (ou "engendre  $E$ ") si  $E = Vect((x_i)_{i \in I})$ .*

### Remarque

- Toute sur-famille d'une famille génératrice de  $E$  est une famille génératrice de  $E$ .
- Le fait que  $(x_i)_{i \in I}$  engendre  $E$  revient à dire que  $E \subset Vect((x_i)_{i \in I})$ , c'est-à-dire que tout élément de  $E$  s'écrit comme combinaison linéaire des vecteurs  $x_i$  (l'autre inclusion  $Vect((x_i)_{i \in I}) \subset E$  est triviale).

### Exemple

La famille finie  $(e_1, e_2, e_3) = ((1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1))$  est génératrice de  $\mathbb{R}^3$ . En effet, tout triplet  $(x, y, z) \in \mathbb{R}^3$  se décompose sous la forme :

$$(x, y, z) = x(1, 0, 0) + y(0, 1, 0) + z(0, 0, 1) = xe_1 + ye_2 + ze_3.$$

### Exemple

La famille  $(X^k)_{k \in \mathbb{N}} = (1, X, X^2, X^3, \dots)$  (infinie) est génératrice de  $\mathbb{R}[X]$ . En effet, tout polynôme  $P \in \mathbb{R}[X]$  s'écrit sous la forme :

$$P = a_0 + a_1 X + \dots + a_d X^d,$$

avec  $a_0, \dots, a_d \in \mathbb{R}$  et  $d \in \mathbb{N}$ , donc tout polynôme est combinaison linéaire des  $(X^k)_{k \in \mathbb{N}}$ .

### ATTENTION !

Lorsqu'on veut montrer qu'une famille  $(x_i)_{i \in I}$  est génératrice d'un sous-espace vectoriel  $F$  de  $E$ , il faut vérifier deux choses :

- (i) Que tous les vecteurs  $x_i$  sont dans  $F$ , ce qui n'est pas automatique (ça l'est seulement si  $F = E$ ). Cela assure que  $Vect((x_i)_{i \in I}) \subset F$ .

(ii) Que tout vecteur  $x \in F$  est combinaison linéaire de la famille  $(x_i)_{i \in I}$  ce qui assure que  $F \subset \text{Vect}((x_i)_{i \in I})$ .

### Exemple

Dans l'espace vectoriel  $E = \mathbb{R}^4$ , on considère le sous-espace vectoriel

$$F = \{(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4, x + 2t = 0, y = z\}.$$

La famille  $\mathcal{G}_1 = \left( \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$  est génératrice de  $F$  :

En effet, on a

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} \in F \iff \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2t \\ z \\ z \\ t \end{pmatrix} = z \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + t \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Mais la famille  $\mathcal{G}_2 = \left( \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$  n'est pas génératrice de  $F$ ,

bien qu'elle comporte plus de vecteurs : en effet, le troisième vecteur **n'appartient pas à  $F$**  ! Cette famille engendre donc un espace vectoriel plus gros que  $F$ .

### Proposition 9 (Principe de réduction d'une famille génératrice).

*Soit  $(x_i)_{i \in I}$  une famille génératrice de  $E$ . S'il existe  $i_0 \in I$  tel que*

*$x_{i_0} \in \text{Vect}((x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}})$ , alors la sous-famille  $(x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}}$  est génératrice de  $E$ .*

### Remarque

Cela signifie que dans une famille génératrice, si on enlève un vecteur qui est combinaison linéaire des autres, on obtient encore une famille génératrice.

**Preuve :** Soit  $x \in E$ . Vu que  $(x_i)_{i \in I}$  engendre  $E$ , le vecteur  $x$  est combinaison linéaire des  $x_i$  donc il existe une partie finie  $J \subset I$  et une famille de scalaires  $(\lambda_i)_{i \in J}$  tels que

$$x = \sum_{i \in J} \lambda_i x_i = \lambda_{i_0} x_{i_0} + \sum_{i \in J \setminus \{i_0\}} \lambda_i x_i.$$

Or,  $x_{i_0}$  est combinaison linéaire des  $(x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}}$ , donc on peut écrire :

$$x_{i_0} = \sum_{i \in K} \alpha_i x_i,$$

où  $K$  est une partie finie de  $I \setminus \{i_0\}$ . D'où

$$x = \sum_{i \in K} (\lambda_{i_0} \alpha_i) x_i + \sum_{i \in J \setminus \{i_0\}} \lambda_i x_i.$$

En posant alors  $L = K \cup (J \setminus \{i_0\})$  (c'est une partie finie de  $I \setminus \{i_0\}$ ) et

$$\gamma_i = \begin{cases} \lambda_i & \text{si } i \in (J \setminus \{i_0\}) \setminus K \\ \lambda_{i_0} \alpha_i & \text{si } i \in K \setminus (J \setminus \{i_0\}) \\ \lambda_i + \lambda_{i_0} \alpha_i & \text{si } i \in (J \setminus \{i_0\}) \cap K \end{cases},$$

on a  $x = \sum_{i \in L} \gamma_i x_i$ , ce qui montre que  $x$  est combinaison linéaire de  $(x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}}$ , et donc que la sous-famille  $(x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}}$  engendre  $E$ .  $\square$

### 3) Familles liées, familles libres

#### Rappel (Famille finies libres/liées)

- Une famille finie  $(x_1, \dots, x_n)$  est **liée** s'il existe  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \neq (0, \dots, 0) \in \mathbb{K}^n$  tel que  $\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i = 0_E$ .
- Une famille finie  $(x_1, \dots, x_n)$  est **libre** si elle n'est pas liée, c'est-à-dire si

$$\forall (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n, \quad \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i = 0_E \implies \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0 \right).$$

#### Définition 10 (Famille infinie liée).

Une famille infinie  $(x_i)_{i \in I}$  de vecteurs de  $E$  est dite **liée** s'il existe une sous-famille **finie**  $(x_i)_{i \in J}$  qui soit liée ,

#### Remarque

$(x_i)_{i \in I}$  est liée si et seulement si il existe une partie finie  $J \subset I$  et une famille finie de scalaires  $(\lambda_i)_{i \in J}$  **non tous nuls** tels que  $\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E$ .

#### Définition 11 (Famille infinie libre).

Une famille infinie  $(x_i)_{i \in I}$  de vecteurs de  $E$  est dite **libre** si toutes ses sous-familles finies  $(x_i)_{i \in J}$  (avec  $J \subset I$ ) sont libres.

#### Remarque

$(x_i)_{i \in I}$  est libre si et seulement si pour toute partie finie  $J \subset I$  et pour toute famille finie de scalaires  $(\lambda_i)_{i \in J}$ , on a

$$\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E \implies \forall i \in J, \lambda_i = 0.$$



**Convention**

La famille vide (de cardinal 0) est libre.

**Remarque**

Il est clair que :

- Toute sur-famille d'une famille liée est liée.
- Toute sous-famille d'une famille libre est libre.

**Exemple**

Une famille  $(x)$  de cardinal 1 est libre si  $x \neq 0_E$  et liée si  $x = 0_E$ .

En effet :

- si  $x \neq 0_E$ , alors on a  $\lambda x = 0_E \implies \lambda = 0$ .
- si  $x = 0_E$ , alors on a  $1_{\mathbb{K}} \cdot 0_E = 0_E$  (combinaison linéaire non triviale nulle).

**Exemple**

Dans l'e.v.  $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$  (fonctions  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ), la famille  $(x \mapsto \cos(x), x \mapsto \sin(x))$  est libre.

En effet :

$$\lambda \cos + \mu \sin = 0_{\mathbb{R}^{\mathbb{R}}} \implies \forall x \in \mathbb{R}, \quad \lambda \cos(x) + \mu \sin(x) = 0.$$

En évaluant en  $x = 0$ , on obtient  $\lambda = 0$ .

En évaluant en  $x = \frac{\pi}{2}$ , on obtient  $\mu = 0$ .

**Notation**

Lorsque l'ensemble des indices  $I$  est une partie infinie de  $\mathbb{R}$ , alors les sous-familles finies  $(x_i)_{i \in J}$  peuvent se noter  $(x_{i_1}, \dots, x_{i_n})$ , avec  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $i_1, \dots, i_n$  distincts dans  $I$ .

**Exemple**

Dans l'espace vectoriel  $E = \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ , la famille infinie de fonctions  $(f_a)_{a \in \mathbb{R}}$  définie par  $f_a : x \mapsto |x - a|$  est libre.

En effet, soit une sous-famille finie  $(f_{a_1}, \dots, f_{a_n})$ , avec  $(a_1, \dots, a_n)$  des réels distincts. Montrons que  $(f_{a_1}, \dots, f_{a_n})$  est libre en cherchant tous les réels  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  tels que

$$\begin{aligned} \lambda_1 f_{a_1} + \dots + \lambda_n f_{a_n} = 0 &\iff \forall x \in \mathbb{R}, \quad \lambda_1 f_{a_1}(x) + \dots + \lambda_n f_{a_n}(x) = 0 \\ &\iff \forall x \in \mathbb{R}, \quad \lambda_1 |x - a_1| + \dots + \lambda_n |x - a_n| = 0. \end{aligned}$$

Raisonnons par l'absurde. Supposons qu'il existe  $i \in \{1, \dots, n\}$  tel que  $\lambda_i \neq 0$ . Alors la fonction  $\lambda_1 f_{a_1} + \dots + \lambda_n f_{a_n}$  n'est pas dérivable en  $a_i$  (car la fonction  $x \mapsto |x - a_i|$  n'est pas dérivable en  $a_i$  et les autres sont dérivables en  $a_i$ ). Or, cette fonction doit être égale à la fonction nulle qui, elle, est dérivable sur  $\mathbb{R}$ , donc nous aboutissons à une absurdité. Ainsi, tous les scalaires  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  sont nuls, ce qui signifie que la famille  $(f_{a_1}, \dots, f_{a_n})$  est libre. En conclusion la famille  $(f_a)_{a \in \mathbb{R}}$  est libre.

**Proposition 12 (Caractérisation des familles liées).**

*Soit  $(x_i)_{i \in I}$  une famille non vide de vecteurs de  $E$ . Alors*

*$(x_i)_{i \in I}$  est liée  $\iff \exists i_0 \in I, x_{i_0} \in \text{Vect}((x_i)_{i \in I \setminus \{i_0\}})$ .*

**Remarque**

Cela signifie qu'une famille est liée ssi un des vecteurs est combinaison linéaire des autres)

**Preuve :**

$\Leftarrow$  Evident car si  $x_{i_0} = \sum_{i \in J} \lambda_i x_i$  (avec  $J \subset I$  fini, et  $i_0 \notin J$ ), on a

$$1 \times x_{i_0} - \sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0,$$

d'où l'existence d'une combinaison linéaire nulle et non triviale (puisque le premier coefficient vaut 1 donc est non nul), qui montre que  $(x_i)_{i \in I}$  est liée.

$\Rightarrow$  Si  $(x_i)_{i \in I}$  est liée, il existe une combinaison linéaire nulle  $\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E$  à coefficients non tous nuls. En isolant un terme  $\lambda_{i_0} x_{i_0}$  possédant un coefficient non nul, on obtient

$$x_{i_0} = \sum_{i \in J \setminus \{i_0\}} \left( -\frac{\lambda_i}{\lambda_{i_0}} \right) x_i,$$

d'où  $x_{i_0}$  est combinaison linéaire des autres vecteurs de la famille.

□

**Proposition 13 (Principe d'extension d'une famille libre).**

*Si  $(x_i)_{i \in I}$  est libre et si  $x \notin \text{Vect}((x_i)_{i \in I})$ , alors la surfamille  $(x, (x_i)_{i \in I})$  est libre.*

**Preuve :** Soit  $J$  une partie finie de  $I$ . Montrons que la sous-famille finie  $(x, (x_i)_{i \in J})$  est libre. Supposons donc que

$$\lambda x + \sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E,$$

où  $\lambda$  et les  $\lambda_i$  sont des scalaires.

Montrons que  $\lambda = 0$  et que  $\forall i \in J, \lambda_i = 0$ .

Tout d'abord,  $\lambda = 0$  car sinon, on obtient (en divisant par  $\lambda$ ) que  $x$  est combinaison linéaire de  $(x_i)_{i \in J}$ , donc  $x \in \text{Vect}((x_i)_{i \in I})$ , ce qui est impossible car contraire aux hypothèses.

Puisque  $\lambda = 0$ , l'hypothèse se réécrit donc  $\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E$ , ce qui entraîne  $\lambda_i = 0$  pour tout  $i \in J$ , puisque  $(x_i)_{i \in I}$  est libre. □

## 4) Bases

### Définition 14 (Base).

*Une base de  $E$  est une famille  $(e_i)_{i \in I}$  libre et génératrice de  $E$ .*

.....

### ATTENTION !

Selon l'espace  $E$  que l'on considère, une base peut être une famille **infinie**.

### Exemple

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Pour  $i \in \{1, \dots, n\}$ , on pose  $e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$  (le 1 étant à la  $i^e$  place). Alors, la famille  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  est une base de  $\mathbb{K}^n$ , appelée la **base canonique de  $\mathbb{K}^n$** .

### Exemple

La famille vide est une base de l'espace vectoriel nul  $\{0_E\}$ .

### Exemple

Si on considère  $\mathbb{C}$  en tant qu'espace vectoriel sur le corps  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ , alors la famille  $(1, i)$  est une base de  $\mathbb{C}$ .

En effet :

- tout nombre complexe  $z \in \mathbb{C}$  s'écrit sous la forme  $z = a1 + bi$  avec  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ , donc  $z \in \text{Vect}(1, i)$ , ce qui montre que  $(1, i)$  est génératrice de  $\mathbb{C}$ .

- pour tout  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ , on a  $a1 + bi = 0_{\mathbb{C}} \implies a = b = 0$ , donc la famille  $(1, i)$  est libre.

### ATTENTION !

Si on considère  $\mathbb{C}$  en tant qu'espace vectoriel sur le corps  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ , alors la famille  $(1, i)$  n'est plus libre, car  $i = i \times 1$  (vu que  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ , on peut considérer des coefficients complexes dans les combinaisons linéaires). En fait, dans ce cas, la famille  $(1)$  est une base de  $\mathbb{C}$ .

### Exemple

La famille  $(X^k)_{k \in \mathbb{N}}$  est une base de l'espace vectoriel  $\mathbb{K}[X]$  (et elle est infinie). On l'appelle la **base canonique de  $\mathbb{K}[X]$** .

En effet, on a précédemment vu que cette famille est génératrice de  $\mathbb{K}[X]$  et elle est libre, car pour toute sous-famille finie  $(X^{k_1}, \dots, X^{k_n})$  (avec  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $k_1, \dots, k_n$  des entiers distincts), on a

$$\lambda_1 X^{k_1} + \dots + \lambda_n X^{k_n} = 0_{\mathbb{K}[X]} \implies \lambda_1 = \dots = \lambda_n = 0,$$

par identification des coefficients.

## 5) Critère d'indépendance linéaire dans $\mathbb{K}[X]$

Dans l'espace des polynômes  $\mathbb{K}[X]$ , on dispose d'un critère pratique pour savoir si une famille est libre, ou même si c'est une base de  $\mathbb{K}[X]$  :

**Proposition 15 (Condition suffisante d'indép. linéaire de polynômes).**

- (i) *Toute famille finie  $(P_1, \dots, P_n)$  de  $\mathbb{K}[X]$  formée de polynômes non nuls de degrés deux à deux distincts est libre .*
- (ii) *Toute suite  $(P_k)_{k \in \mathbb{N}}$  de  $\mathbb{K}[X]$  formée de polynômes non nuls de degrés deux à deux distincts est libre .*

**Preuve :**

- (i) On procède par récurrence sur  $n \in \mathbb{N}^*$  (le cardinal de la famille).
- Pour  $n = 1$ , c'est évident car une famille formée d'un seul vecteur non nul (ici  $(P_1)$ ) est libre.
  - Fixons  $n \in \mathbb{N}^*$  et supposons que le résultat soit vrai pour toute famille de cardinal  $n$ . Considérons alors une famille  $(P_1, \dots, P_{n+1})$  de polynômes non nuls de degrés deux à deux distincts, et montrons qu'elle est libre. Quitte à permuter (ça ne change pas le caractère libre ou lié de la famille), on peut supposer que  $\deg(P_{n+1}) > \deg(P_i)$  pour tout  $1 \leq i \leq n$ .

Par hypothèse de récurrence, on sait que la famille  $(P_1, \dots, P_n)$  est libre (puisque formée elle aussi de polynômes non nuls de degrés deux à deux distincts). Le vecteur  $P_{n+1}$  n'étant pas combinaison linéaire de  $(P_1, \dots, P_n)$  (à cause des degrés), la surfamille  $(P_1, \dots, P_n, P_{n+1})$  est libre.

(ii) C'est immédiat car d'après (i), toutes les sous-familles finies de  $(P_k)_{k \in \mathbb{N}}$  sont libres.

□

### ATTENTION !

C'est une condition **suffisante** ! Elle n'est pas nécessaire. Il existe des familles libres dans  $\mathbb{K}[X]$  formée de polynômes n'ayant pas des degrés distincts. Par exemple, la famille  $(P_1, P_2, P_3) = (X, X + 1, X^2)$  est libre dans  $\mathbb{K}[X]$ .

**Proposition 16 (Condition suffisante pour être une base de polynômes).**

*Toute suite  $(P_k)_{k \in \mathbb{N}}$  de  $\mathbb{K}[X]$  telle que  $\forall k \in \mathbb{N}, \deg(P_k) = k$   
 .....  
 est une base de  $\mathbb{K}[X]$  .  
 .....*

**Preuve :**

- Déjà, une telle famille est libre, puisque formée de polynômes non nuls de degrés deux à deux distincts.
- Fixons  $n \in \mathbb{N}$ .  
Tous les  $(P_i)_{0 \leq i \leq n}$  sont de degré  $\leq n$ , donc la famille finie  $(P_0, \dots, P_n)$  est une famille de  $\mathbb{K}_n[X]$  (de cardinal  $n + 1$ ). Cette famille finie est libre (d'après la proposition 15). En outre, on sait que  $\dim(\mathbb{R}_n[X]) = n + 1$ , donc  $(P_0, \dots, P_n)$  est une base de  $\mathbb{R}_n[X]$ .  
En particulier, le monôme  $X^n$  est combinaison linéaire de  $(P_0, \dots, P_n)$ , et donc de la famille infinie  $(P_k)_{k \in \mathbb{N}}$ .

Ceci étant vrai pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , on en déduit que tout polynôme est combinaison linéaire de la famille infinie  $(P_k)_{k \in \mathbb{N}}$ . Par conséquent, cette famille engendre tout  $\mathbb{K}[X]$ .

□

### ATTENTION !

Là encore, la condition n'est pas nécessaire. Par exemple, la suite

$$(P_0, P_1, P_2, P_3, P_4, \dots) = (X, X + 1, X^2, X^3, X^4, \dots)$$

est une base de  $\mathbb{K}[X]$  (puisque  $\text{Vect}(X, X + 1) = \text{Vect}(1, X)$ ), et pourtant elle ne vérifie par la condition de la proposition 16.

## II Somme de sous-espaces vectoriels

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel (pas nécessairement de dimension finie), et  $F_1, \dots, F_k$  des sous-espaces vectoriels de  $E$ .

### 1) Définition et structure

**Définition 17 (Somme de sev).**

On appelle **somme des sous-espaces vectoriels**  $(F_i)_{1 \leq i \leq k}$  l'ensemble

$$F_1 + \dots + F_k = \{x_1 + \dots + x_k, \forall i \in \{1, \dots, k\}, x_i \in F_i\}.$$

On le note aussi  $\sum_{i=1}^k F_i$ .

#### Remarque

Pour  $k = 2$  :  $F_1 + F_2$  est l'ensemble des vecteurs  $x$  de  $E$  de la forme  $x = x_1 + x_2$  avec  $x_1 \in F_1$  et  $x_2 \in F_2$ .

**Proposition 18 (Structure de la somme).**

La somme  $\sum_{i=1}^k F_i$  est le plus petit sev de  $E$  contenant tous les  $F_i$ .

**Preuve** : Il faut montrer que  $\sum_{i=1}^k F_i$  est le plus petit sev de  $E$  contenant  $\bigcup_{i=1}^k F_i$  (c'est-à-dire contenant tous les  $F_i$ ).

- Montrons que  $\sum_{i=1}^k F_i$  est un sev de  $E$ .  
 $0_E = \sum_{i=1}^k 0_E$  et  $0_E$  est dans chaque  $F_i$ , donc  $0_E \in F_1 + \dots + F_k$ .  
 Si  $x, y \in F_1 + \dots + F_k$ , alors on peut décomposer :

$$x = x_1 + \dots + x_k, \quad y = y_1 + \dots + y_k,$$

avec chaque  $x_i, y_i$  dans  $F_i$ .

Pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ , on a alors

$$\lambda x + y = \sum_{i=1}^k (\lambda x_i + y_i),$$

avec chaque  $\lambda x_i + y_i \in F_i$  (puisque  $F_i$  est un sev de  $E$ ), ce qui montre que  $\lambda x + y \in F_1 + \dots + F_k$ .

- Montrons que  $F_j \subset \sum_{i=1}^k F_i$  pour tout  $j$ .  
 Soit  $j \in \{1, \dots, k\}$ , et  $x \in F_j$ . Puisque

$$x = 0_E + \dots + 0_E + x + 0_E + \dots + 0_E,$$

et que  $0_E$  est dans tous les  $F_i$ , on en déduit que  $x \in F_1 + \dots + F_k$ , d'où l'inclusion voulue.

- Montrons que si  $G$  est un sev de  $E$  contenant tous les  $F_i$ , alors  $\sum_{i=1}^k F_i \subset G$ . Soit  $G$  un tel sev, et  $x = x_1 + \dots + x_k$  un vecteur de l'espace somme  $F_1 + \dots + F_k$ . Chaque  $x_i$  est dans  $F_i$ , donc dans  $G$ . Vu que  $G$  est un sev de  $E$ , il est stable par somme et donc  $x \in G$ , ce qui montre l'inclusion  $\sum_{i=1}^k F_i \subset G$ .



## 2) Somme directe

### Définition 19 (Somme directe).

On dit que les sous-espaces  $F_1, \dots, F_k$  sont en **somme directe** si

pour tout vecteur  $x \in \sum_{i=1}^k F_i$ , la décomposition  $x = \sum_{i=1}^k x_i$

(avec chaque  $x_i$  dans  $F_i$ ) est unique .

Dans ce cas, la somme se note  $\sum_{i=1}^k F_i = F_1 \oplus \dots \oplus F_k$  (ou  $\bigoplus_{i=1}^k F_i$ ) .

### Proposition 20 (Caractérisation d'une somme directe).

Les sous-espaces  $F_1, \dots, F_k$  sont en **somme directe** si et seulement si pour tous vecteurs  $x_1 \in F_1, \dots, x_k \in F_k$ , on a

$$x_1 + \dots + x_k = 0_E \implies x_1 = \dots = x_k = 0_E.$$

**Preuve :**

$\Rightarrow$  Supposons que la somme  $F_1 + \dots + F_k$  soit directe. Considérons  $x_1 \in F_1, \dots, x_k \in F_k$  tels que  $x_1 + \dots + x_k = 0_E$ . Le vecteur nul s'écrit aussi  $0_E = 0_E + \dots + 0_E$ , donc puisqu'il y a unicité de l'écriture en somme, on en déduit que  $x_1 = 0_E, \dots, x_k = 0_E$ .

$\Leftarrow$  Supposons vraie la propriété :

$$\forall x_1 \in F_1, \dots, \forall x_k \in F_k, \quad (x_1 + \dots + x_k = 0_E \implies x_1 = \dots = x_k = 0_E),$$

et montrons que la somme  $F_1 + \dots + F_k$  est directe.

Soit donc un vecteur  $x \in F_1 + \dots + F_k$  qui admet deux décompositions :

$$x = x_1 + \dots + x_k = y_1 + \dots + y_k,$$

avec chaque  $x_i, y_i$  dans  $F_i$ . On a alors

$$(x_1 - y_1) + \dots + (x_k - y_k) = 0_E,$$

avec chaque  $x_i - y_i$  dans  $F_i$  (puisque  $F_i$  est un sev de  $E$ ). D'après la propriété supposée, on en déduit alors :  $x_1 - y_1 = \dots = x_k - y_k = 0_E$ , c'est-à-dire  $x_i = y_i$  pour tout  $i$ . Ceci montre que la décomposition de  $x$  en somme est unique, et donc que la somme est directe.

□

**Remarque**

Il n'y a pas d'autre caractérisation correcte (et simple d'utilisation) de la somme directe dans le cas où  $k \geq 3$ .

On admet le résultat suivant, très utile en pratique :

**Proposition 21 (Base adaptée à une somme directe).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension finie, et  $F_1, \dots, F_k$  des sev de  $E$  en somme directe.

Pour chaque  $i \in \{1, \dots, k\}$ , on considère  $\mathcal{B}_i$  une base de  $F_i$ . Alors :

- (i) *n'importe quelle famille obtenue en réunissant  $\mathcal{B}_1, \dots, \mathcal{B}_k$  est une base de l'espace somme  $F_1 \oplus \dots \oplus F_k$ , dite "base adaptée à la somme directe  $F_1 \oplus \dots \oplus F_k$ ".*
- (ii) *on a  $\dim(\bigoplus_{i=1}^k F_i) = \sum_{i=1}^k \dim(F_i)$ .*

Lorsqu'on a seulement deux sous-espaces, on dispose d'une caractérisation plus simple de la somme directe :

**Proposition 22 (Caractérisation d'une somme directe de deux sev).**

$F_1$  et  $F_2$  sont en somme directe si et seulement si  $F_1 \cap F_2 = \{0_E\}$ .

**Preuve :**

$\Rightarrow$  Supposons la somme  $F_1 + F_2$  directe.

Si  $x \in F_1 \cap F_2$ , alors  $0_E = x + (-x)$ , avec  $x \in F_1$  et  $-x \in F_2$  (puisque  $x \in F_2$  et que  $F_2$  est un sev de  $E$ ). D'après la prop 20, on a donc  $x = -x = 0_E$ .

$\Leftarrow$  Supposons que  $F_1 \cap F_2 = \{0_E\}$ .

Montrons que la somme  $F_1 + F_2$  est directe en utilisant la caractérisation de la prop 20. Si  $x_1 + x_2 = 0_E$  avec  $x_1 \in F_1$  et  $x_2 \in F_2$ , alors  $x_1 = -x_2$ , si bien que  $-x_2 \in F_1$ , et donc  $x_2 \in F_1$  (par stabilité de  $F_1$ ). On en déduit que  $x_2 \in F_1 \cap F_2 = \{0_E\}$ , c'est-à-dire  $x_2 = 0_E$ , et donc  $x_1 = -x_2 = 0_E$ .



### ATTENTION !

Cette caractérisation est fautive avec trois sev ou plus !

#### Exemple

Dans  $\mathbb{R}^2$ , les trois droites

$$\mathcal{D}_1 = \{(x; y) \in \mathbb{R}^2, y = x\}, \quad \mathcal{D}_2 = \{(x; y) \in \mathbb{R}^2, y = 2x\}, \quad \mathcal{D}_3 = \{(x; y) \in \mathbb{R}^2, y = -x\}$$

(qui sont des sous-espaces vectoriels de dimension 1) ne sont pas en somme directe, sinon le sous-espace somme  $\mathcal{D}_1 + \mathcal{D}_2 + \mathcal{D}_3 = \mathcal{D}_1 \oplus \mathcal{D}_2 \oplus \mathcal{D}_3$  serait de dimension 3, ce qui est impossible (tous les sous-espaces de  $\mathbb{R}^2$  sont de dimension  $\leq 2$ ).

Pourtant on a  $\mathcal{D}_i \cap \mathcal{D}_j = \{(0; 0)\}$  pour tout couple  $(i; j)$  avec  $i \neq j$ .

### 3) Sous-espaces supplémentaires (rappels)

#### Définition 23 (Sous-espaces supplémentaires).

On dit que deux sous-espaces vectoriels  $F$  et  $G$  de  $E$  sont **supplémentaires** s'ils sont en somme directe et si  $E = F \oplus G$ .

#### Remarque

$F$  et  $G$  sont supplémentaires dans  $E \iff F \cap G = \{0_E\}$  et  $F + G = E$ .

### ATTENTION !

Ne pas confondre :

- " $F$  et  $G$  en somme directe", ce qui signifie que tout vecteur **de  $F + G$**  se décompose de manière unique en somme d'un vecteur de  $F$  et d'un vecteur de  $G$ .
- " $F$  et  $G$  supplémentaires", ce qui signifie que tout vecteur **de  $E$**  se décompose de manière unique en somme d'un vecteur de  $F$  et d'un vecteur de  $G$ .

Rappelons les résultats suivants, vu en sup :

#### Proposition 24 (Existence d'un supplémentaire en dimension finie).

Si  $E$  est de dimension finie, et si  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ , alors  $F$  possède au moins un supplémentaire  $G$  dans  $E$ . De plus,  $\dim(G) = \dim(E) - \dim(F)$ .

**Proposition 25 (Formule de Grassmann).**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie, et  $F$  et  $G$  deux sev de  $E$ . Alors

$$\dim(F + G) = \dim(F) + \dim(G) - \dim(F \cap G).$$
**Corollaire 26 (Caractérisations de deux supplémentaires).**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie, et  $F$  et  $G$  deux sev de  $E$ . Alors, il y a équivalence entre

- (i)  $F$  et  $G$  sont supplémentaires dans  $E$  ;
- (ii)  $F \cap G = \{0_E\}$  et  $\dim(F) + \dim(G) = \dim(E)$  ;
- (iii)  $F + G = E$  et  $\dim(F) + \dim(G) = \dim(E)$ .

### III Compléments sur les applications linéaires

#### 1) Action d'une appl. linéaire sur les familles de vecteurs

Dans cette section, on fixe deux  $\mathbb{K}$ -espaces vectoriels  $E$  et  $F$ .

**Proposition 27 (Image d'une famille génératrice).**

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ . Si  $(x_i)_{i \in I}$  est une famille génératrice de  $E$ ,  
 .....  
 alors la famille-image  $(f(x_i))_{i \in I}$  est une famille génératrice de  $Im(f)$  .  
 .....

**Preuve :** Tous les vecteurs  $f(x_i)$  (pour  $i \in I$ ) sont dans  $Im(f)$ .

Montrons que tout vecteur de  $Im(f)$  s'écrit comme combinaison linéaire de la famille  $(f(x_i))_{i \in I}$ . Si  $y \in Im(f)$ , alors il existe  $x \in E$  tel que  $y = f(x)$ .

On a  $E = Vect((x_i)_{i \in I})$  par hypothèse, donc  $x$  se décompose :

$$x = \sum_{i \in J} \lambda_i x_i, \quad J \subset I, \quad J \text{ fini.}$$

Par linéarité de  $f$ , on a alors  $y = \sum_{i \in J} \lambda_i f(x_i)$ , donc  $y \in Vect((f(x_i))_{i \in I})$ .

□

**ATTENTION !**

L'image d'une famille génératrice de  $E$  n'est **pas** nécessairement une famille génératrice de  $F$  !

**Proposition 28 (Image d'une famille liée/libre).**

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  et soit  $(x_i)_{i \in I}$  une famille de vecteurs de  $E$ .

- (i) Si  $(x_i)_{i \in I}$  est liée, alors  $(f(x_i))_{i \in I}$  est liée dans  $F$  .  
 .....  
 (ii) Si  $f$  est **injective** et  $(x_i)_{i \in I}$  est libre, alors  $(f(x_i))_{i \in I}$  est libre .  
 .....

**Preuve :**

- (i) Puisque  $(x_i)_{i \in I}$  est liée, il existe  $J \subset I$  fini, et une famille de scalaires  $(\lambda_i)_{i \in J}$  non tous nuls tels que  $\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E$ . Par linéarité de  $f$ , on en déduit que

$$\sum_{i \in J} \lambda_i f(x_i) = f(0_E) = 0_F,$$

ce qui montre que la famille  $(f(x_i))_{i \in I}$  est liée (puisque les  $\lambda_i$  sont non tous nuls).

- (ii) Soit  $J \subset I$  fini, et une famille de scalaires  $(\lambda_i)_{i \in J}$  tels que  $\sum_{i \in J} \lambda_i f(x_i) = 0_F$ . Par

linéarité de  $f$ , on obtient

$$f\left(\sum_{i \in J} \lambda_i x_i\right) = 0_F = f(0_E).$$

Mais  $f$  est injective, donc  $\sum_{i \in J} \lambda_i x_i = 0_E$ .

Enfin, la famille  $(x_i)_{i \in I}$  étant libre, on en déduit que  $\lambda_i = 0$  pour tout  $i \in J$ , ce qui montre que la famille  $(f(x_i))_{i \in I}$  est libre.

□

**ATTENTION !**

L'image d'une famille libre n'est **pas** libre en général.

**Proposition 29 (Caractérisation des isomorphismes par les bases).**

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  et soit  $(e_i)_{i \in I}$  une **base** de  $E$ . Alors :

$f$  est un **isomorphisme** ssi  $(f(e_i))_{i \in I}$  est une base de  $F$  .

.....

**Remarque**

Les isomorphismes sont donc les applications linéaires qui envoient une base de  $E$  sur une base de  $F$ .

**Preuve :**

- Puisque  $(e_i)_{i \in I}$  est génératrice de  $E$ , on sait d'après la prop 27 que  $Vect((f(e_i))_{i \in I}) = Im(f)$ . On a donc

$$f \text{ est surjective} \iff Vect((f(e_i))_{i \in I}) = F.$$

- Ensuite, on a l'équivalence :

$$f \text{ est injective} \iff (f(e_i))_{i \in I} \text{ est libre.}$$

$\Rightarrow$  résulte de la proposition 28.

$\Leftarrow$  Supposons que  $(f(e_i))_{i \in I}$  est libre et montrons que  $f$  est alors injective.

Soit  $x \in Ker(f)$ . On a  $f(x) = 0_F$ . Or,  $x$  se décompose sur la base  $(e_i)_{i \in I}$  :

$$x = \sum_{i \in J} \lambda_i e_i, \quad J \subset I, \quad J \text{ fini.}$$

Donc, par linéarité de  $f$  :  $\sum_{i \in J} \lambda_i f(e_i) = f(x) = 0_F$ . La famille  $(f(e_i))_{i \in I}$  étant libre, on en déduit que  $\lambda_i = 0$  pour tout  $i \in J$ , et donc  $x = 0_E$ . Ceci montre que  $Ker(f) = \{0_E\}$ , et donc que  $f$  est injective.

## 2) Projecteurs et symétries

### Définition 30 (Projecteur sur $F$ parallèlement à $G$ ).

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F, G$  deux sev tels que  $F \oplus G = E$ .

On appelle **projecteur sur  $F$  parallèlement à  $G$**  l'application

$$p_F^G : E \rightarrow E \text{ qui à tout } x \in E \text{ associe l'unique } x_1 \in F \text{ tel que } x - x_1 \in G.$$

### ATTENTION !

Cette définition a un sens car  $F$  et  $G$  sont supplémentaires dans  $E$ .

### Remarque

On définit de même le projecteur sur  $G$  parallèlement à  $F$ , noté  $p_G^F$ . On a  $p_F^G + p_G^F = Id_E$ ,

puisque pour tout  $x = x_1 + x_2 \in E$ ,  $(p_F^G + p_G^F)(x) = x_1 + x_2 = x$ .

On dit que  $p_F^G$  et  $p_G^F$  sont les **projecteurs associés** à la décomposition  $E = F \oplus G$ .

Dessin :

### Proposition 31 (Caractérisation des projecteurs).

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $p : E \rightarrow E$ .

Alors,  **$p$  est un projecteur si et seulement si  $p$  est linéaire et  $p \circ p = p$ .**

Dans ce cas,  $p$  est le projecteur sur  $Im(p)$  parallèlement à  $Ker(p)$ .

**Preuve :**

$\Rightarrow$  Soit  $p$  le projecteur sur  $F$  parallèlement à  $G$  (avec  $E = F \oplus G$ ).

- $p$  est linéaire : si  $x, y \in E$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ , alors

$$\exists!(x_1, y_1) \in F^2, \exists!(x_2, y_2) \in G^2, \quad x = x_1 + x_2, \quad y = y_1 + y_2.$$

Par définition de  $p$ , on a  $p(x) = x_1$  et  $p(y) = y_1$ .

On a donc  $\lambda x + y = (\lambda x_1 + y_1) + (\lambda x_2 + y_2)$ , avec  $\lambda x_1 + y_1 \in F$  et  $\lambda x_2 + y_2 \in G$  (par stabilité de  $F$  et  $G$ ). D'où

$$p(\lambda x + y) = \lambda x_1 + y_1 = \lambda p(x) + p(y).$$

- Avec les notations précédentes, on a

$$(p \circ p)(x) = p(p(x)) = p(x_1) = p(\underbrace{x_1}_{\in F} + \underbrace{0_E}_{\in G}) = x_1 = p(x),$$

donc  $p \circ p = p$ .

- On a  $\text{Ker}(p) = \{x \in E, p(x) = 0_E\} = \{x_1 + x_2 \in F \oplus G, x_1 = 0_E\} = G$ .  
De plus, pour tout  $x \in E$ ,  $p(x) \in F$ , donc  $\text{Im}(p) \subset F$ .  
Réciproquement, si  $y \in F$ , alors la décomposition de  $y$  sur la somme directe est  $y = y + 0_E$ , donc  $p(y) = y$ , ce qui montre que  $y \in \text{Im}(p)$  (il est son propre antécédent).  
On a donc  $\text{Im}(p) = F$ .

⇐ Si  $p : E \rightarrow E$  est un endomorphisme tel que  $p \circ p = p$ , alors on a

$$E = \text{Im}(p) \oplus \text{Ker}(p).$$

En effet, étant donné un vecteur  $x \in E$ , montrons qu'il existe un unique couple  $(x_1, x_2) \in \text{Im}(p) \times \text{Ker}(p)$  tel que  $x = x_1 + x_2$ . Pour cela, on procède par "analyse-synthèse" :

- Si  $x = x_1 + x_2$  avec  $(x_1, x_2) \in \text{Im}(p) \times \text{Ker}(p)$ , alors il existe  $t \in E$  tel que  $x_1 = p(t)$ .  
Par linéarité de  $p$  :

$$p(x) = p(x_1) + p(x_2) = p(p(t)) + 0_E = (p \circ p)(t) = p(t) = x_1.$$

Donc  $x_1 = p(x)$  et  $x_2 = x - p(x)$ , ce qui montre l'unicité de la décomposition.

- En posant  $x_1 = p(x)$  et  $x_2 = x - p(x)$ , on a  $x = x_1 + x_2$ , puis  $x_1 \in \text{Im}(p)$  et  $x_2 \in \text{Ker}(p)$ , puisque

$$p(x_2) = p(x - p(x)) = p(x) - p(p(x)) = (p - p \circ p)(x) = 0_E,$$

d'où l'existence d'une telle décomposition.

- Finalement, pour tout  $x \in E$ , le vecteur  $p(x)$  est l'unique vecteur de  $\text{Im}(p)$  tel que  $x - p(x) \in \text{Ker}(p)$ , ce qui montre que  $p$  est le projecteur sur  $F := \text{Im}(p)$  par rapport à  $G := \text{Ker}(p)$ .



**ATTENTION !**

Si un endomorphisme  $p \in \mathcal{L}(E)$  vérifie  $p \circ p = p$ , alors c'est un projecteur et on a automatiquement la décomposition  $E = \text{Ker}(p) \oplus \text{Im}(p)$ .

Mais la réciproque est fautive : on peut avoir  $E = \text{Ker}(p) \oplus \text{Im}(p)$  sans que l'endomorphisme  $p$  soit un projecteur.

**Remarque**

- Pour tout projecteur  $p$ , on a la décomposition  $\forall x \in E, \quad x = \underbrace{x - p(x)}_{\in \text{Ker}(p)} + \underbrace{p(x)}_{\in \text{Im}(p)}$ .

- **A retenir** : pour tout projecteur  $p$ , on a

$$\text{Im}(p) = \{x \in E, p(x) = x\} = \text{Ker}(p - \text{Id}_E).$$

En effet : Si  $p(x) = x$ , alors  $x \in \text{Im}(p)$ , puisque c'est sa propre image par  $p$ .

Si  $x \in \text{Im}(p)$ , alors  $\exists t \in E$  tel que  $x = p(t)$ , d'où  $p(x) = (p \circ p)(t) = p(t) = x$ .

On a donc également la décomposition  $E = \text{Ker}(p) \oplus \text{Ker}(p - \text{Id}_E)$ .

**Définition 32 (Symétrie par rapport à  $F$  et parallèlement à  $G$ ).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F, G$  deux sev tels que  $F \oplus G = E$ .

On appelle **symétrie par rapport à  $F$  et parallèlement à  $G$**

l'application  $s_F^G : E \rightarrow E$  qui à tout vecteur  $x = x_1 + x_2 \in E = F \oplus G$

associe  $s_F^G(x) = x_1 - x_2$ .

**Remarque (Relation entre symétries et projecteurs)**

- On remarque que  $s_F^G = p_F^G - p_G^F = 2p_F^G - \text{Id}_E = \text{Id}_E - 2p_G^F$ .

- On définit de même la symétrie  $s_G^F$  par  $s_G^F(x_1 + x_2) = -x_1 + x_2, \forall (x_1, x_2) \in F \times G$ .

Dessin :

On admet la caractérisation suivante, qui se démontre comme celle des projecteurs :

**Proposition 33 (Caractérisation des symétries).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $s : E \rightarrow E$ .

Alors,  $s$  est une symétrie si et seulement si  $s$  est linéaire et  $s \circ s = Id_E$ .

Dans ce cas,  $s$  est la symétrie par rapport à  $Ker(s - Id_E)$  parallèlement à  $Ker(s + Id_E)$ .

**Remarque**

- Toute symétrie  $s$  est un automorphisme de  $E$ , et on a  $s^{-1} = s$ , puisque  $s \circ s = Id_E$ .
- Si un endomorphisme  $s \in \mathcal{L}(E)$  vérifie  $s \circ s = Id_E$ , alors c'est une symétrie et on a automatiquement la décomposition  $E = Ker(s - Id_E) \oplus Ker(s + Id_E)$ .

**ATTENTION !**

Pour une symétrie  $s$ ,  $Ker(s) = \{0_E\}$  et  $Im(s) = E$  (car  $s$  bijective).

**Remarque**

Pour toute symétrie  $s$ , on a la décomposition  $\forall x \in E, x = \underbrace{\frac{1}{2}(x + s(x))}_{\in Ker(s - Id_E)} + \underbrace{\frac{1}{2}(x - s(x))}_{\in Ker(s + Id_E)}$ .

### 3) Formes linéaires et hyperplans

On considère un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $E$ .

**Définition 34 (Forme linéaire sur  $E$ ).**

Une forme linéaire sur  $E$  est une application linéaire  $\phi : E \rightarrow \mathbb{K}$ .

**Exemple**

- Pour tout vecteur  $a = (a_1, \dots, a_n)$  de  $\mathbb{K}^n$ , l'application

$$\phi : \begin{cases} \mathbb{K}^n & \longrightarrow \mathbb{K} \\ (x_1, \dots, x_n) & \longmapsto a_1x_1 + \dots + a_nx_n \end{cases}$$

est une forme linéaire sur  $\mathbb{K}^n$ .

- L'application  $\psi : \mathbb{K}[X] \rightarrow \mathbb{K}$  définie par  $\psi(P) = P(1)$  est une forme linéaire sur  $\mathbb{K}[X]$ .

**Lemme 35 (Rang d'une forme linéaire).**

Une forme linéaire  $\phi : E \rightarrow \mathbb{K}$  est soit nulle, soit de rang 1.

**Preuve :**  $Im(\phi)$  est un sev de  $\mathbb{K}$ , et  $\dim(\mathbb{K}) = 1$ , donc  $\dim(Im(\phi)) \in \{0; 1\}$ .  $\square$

**Définition 36 (Hyperplan d'un espace vectoriel de dimension finie).**

On suppose que  $E$  est de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Un **hyperplan** de  $E$  est un sous-espace vectoriel  $H$  de dimension  $n - 1$ .

**Exemple**

Les hyperplans du plan  $\mathbb{R}^2$  sont les droites "vectorielles" (celles qui passent par  $(0; 0)$ ).  
Les hyperplans de l'espace  $\mathbb{R}^3$  sont les plans "vectoriels" (ceux qui passent par  $(0; 0; 0)$ ).

**Proposition 37 (Noyau d'une forme linéaire non nulle).**

Soit une forme linéaire  $\phi : E \rightarrow \mathbb{K}$  **non nulle** avec  $E$  de dimension finie.

Alors  $\text{Ker}(\phi)$  est un hyperplan de  $E$ .

**Preuve :** D'après le théorème du rang :

$$\dim(\text{Ker}(\phi)) = \dim(E) - \dim(\text{Im}(\phi)) = \dim(E) - \text{rg}(\phi).$$

La forme linéaire  $\phi$  étant non nulle, elle est de rang 1 (voir prop 35).

Donc  $\dim(\text{Ker}(\phi)) = n - 1$ .

□

**Exemple**

L'ensemble  $H = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3, x + 2y + 3z = 0\}$  est un hyperplan de  $\mathbb{R}^3$ , et une base

de  $H$  est  $\left( \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$ .

**Exemple**

Pour tout vecteur  $a = (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{K}^n$  **non nul**, l'ensemble

$$H = \{(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{K}^n, a_1x_1 + \dots + a_nx_n = 0\}$$

est un hyperplan de  $\mathbb{K}^n$

(en effet,  $H$  est le noyau de la forme linéaire  $\phi : (x_1, \dots, x_n) \mapsto a_1x_1 + \dots + a_nx_n$ ).

Si  $a_1 \neq 0$ , une base de  $H$  est

$$\left( \begin{pmatrix} -\frac{a_2}{a_1} \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -\frac{a_3}{a_1} \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} -\frac{a_n}{a_1} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

**Proposition 38 (Caractérisation comme supplémentaire d'une droite).**

Soit  $E$  de dimension finie et  $H$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

$H$  est un hyperplan ssi il existe  $D$  sev de dimension 1 tel que  $E = H \oplus D$  .

**Preuve :**

$\Rightarrow$  Si  $H$  est un hyperplan de  $E$ , alors en tant que sous-espace vectoriel d'un espace vectoriel de dimension finie,  $H$  possède au moins un supplémentaire, noté  $D$ .

Nécessairement,  $\dim(D) = \dim(E) - \dim(H) = n - (n - 1) = 1$ .

$\Leftarrow$  Si  $E = H \oplus D$  avec  $\dim(D) = 1$ , alors on a  $\dim(H) = \dim(E) - \dim(D) = n - 1$ , donc  $H$  est un hyperplan de  $E$ .

□

**Remarque**

En d'autres termes, les hyperplans sont les **supplémentaires des droites**.

C'est cette définition qu'on adopte si on veut parler d'hyperplan de  $E$  lorsque  $E$  est de dimension infinie.

**IV Changements de base****1) Rappels****Définition 39 (Matrice de passage d'une base à une autre).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$  muni de deux bases  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  et  $\mathcal{B}' = (e'_1, \dots, e'_n)$ .

La **matrice de passage de  $\mathcal{B}$  à  $\mathcal{B}'$**  est la matrice de la famille  $\mathcal{B}'$

dans la base  $\mathcal{B}$ , c'est-à-dire la matrice  $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  dont les **colonnes** sont

les coordonnées des  $(e'_j)_{1 \leq j \leq n}$  dans la base  $(e_i)_{1 \leq i \leq n}$ . On la note  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')$  .

**Remarque**

Schématiquement,  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}') = \begin{pmatrix} e'_1 & e'_2 & \cdots & e'_n \\ * & * & \cdots & * \\ * & * & \cdots & * \\ * & * & \cdots & * \\ * & * & \cdots & * \\ * & * & \cdots & * \end{pmatrix} \begin{matrix} e_1 \\ e_2 \\ \vdots \\ e_n \end{matrix}$

(on exprime "les nouveaux vecteurs en fonction des anciens").

On remarque que  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{B}}(Id_E)$  : en effet  $Id_E(e'_j) = e'_j$  pour tout  $j$ .

**ATTENTION !**

Lorsqu'on envisage  $P$  comme la matrice de  $Id_E : E \rightarrow E$  :

\* la "nouvelle" base  $\mathcal{B}' = (e'_j)_{1 \leq j \leq n}$  est **à la source** (espace de départ),

\* l'"ancienne" base  $\mathcal{B} = (e_i)_{1 \leq i \leq n}$  est **au but** (espace d'arrivée).

**Proposition 40 ("Matrices de passage=matrices inversibles").**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ .

- (i) Toute matrice de passage  $P$  (d'une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  à une autre base  $\mathcal{B}'$  de  $E$ ) est **inversible** :  $P = Mat_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}') \in GL_n(\mathbb{K})$  et  $P^{-1} = Mat_{\mathcal{B}'}(\mathcal{B})$ .
- (ii) Réciproquement, toute matrice **inversible**  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  est une matrice de passage entre deux bases de  $E$ .

**Preuve :**

- (i) On a  $P = Mat_{\mathcal{B}'}(Id_E)$ , et l'application  $Id_E$  est bijective, donc sa matrice représentative  $P$  est inversible. De plus,  $P^{-1} = Mat_{\mathcal{B}}(Id_E^{-1}) = Mat_{\mathcal{B}}(Id_E) = Mat_{\mathcal{B}'}(\mathcal{B})$ .
- (ii) Si  $P$  est une matrice carrée inversible, alors en notant  $\mathcal{B}$  une base quelconque de  $E$ , il existe un unique endomorphisme  $f : E \rightarrow E$  tel que  $P = Mat_{\mathcal{B}}(f)$ . Puisque  $P$  est inversible,  $f$  est bijectif, donc la famille image  $f(\mathcal{B})$  est aussi une base de  $E$ , notée  $\mathcal{B}'$  (on rappelle qu'un isomorphisme transforme une base en

une base). Du coup, les colonnes de  $P$  représentent les coordonnées des vecteurs de  $\mathcal{B}'$  dans la base  $\mathcal{B}$ , ce qui montre que  $P$  est la matrice de passage de  $\mathcal{B}$  à  $\mathcal{B}'$ .

□

**Remarque**

- Une même matrice inversible  $P$  peut représenter **plusieurs changements de bases différents** : par exemple, une matrice  $P \in GL_3(\mathbb{R})$  peut être vue comme :
  - une matrice de passage entre deux bases de  $\mathbb{R}^3$ .
  - une matrice de passage entre deux bases de  $\mathbb{R}_2[X]$ .
- L'endomorphisme  $Id_E : x \mapsto x$  peut donc se représenter par **d'autres matrices que  $I_n$**  (en prenant des bases de départ et d'arrivée différentes).

**Exemple**

Soit  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$  (elle est bien inversible, car de rang 3).

- $P$  est la matrice de passage de  $\mathcal{B}_1$  à  $\mathcal{B}_2$  avec  $\mathcal{B}_1 = (e_1, e_2, e_3)$  n'importe quelle base de  $\mathbb{R}^3$  (par exemple la base canonique) et  $\mathcal{B}_2 = (e_1 + 2e_2 + e_3, e_2 - e_3, 3e_3)$ .
- Mais  $P$  est aussi la matrice de passage de  $\mathcal{B}_3$  à  $\mathcal{B}_4$  avec  $\mathcal{B}_3 = (P_1, P_2, P_3)$  une base quelconque de  $\mathbb{R}_2[X]$  et  $\mathcal{B}_4 = (P_1 + 2P_2 + P_3, P_2 - P_3, 3P_3)$ .

**Notation**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -ev de dim.  $n \geq 1$  et soit  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base de  $E$ . Pour  $x \in E$ , on notera  $[x]_{\mathcal{B}}$  le vecteur colonne de  $\mathbb{K}^n$  formé des **coordonnées** de  $x$  dans la base  $\mathcal{B}$ .

**Proposition 41 (Formule de changement de coordonnées).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ , et  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  deux bases de  $E$ .

Notons  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')$  la matrice de passage de  $\mathcal{B}$  à  $\mathcal{B}'$ . Alors, pour tout  $x \in E$ , on a

$$\begin{array}{c} [x]_{\mathcal{B}} = P[x]_{\mathcal{B}'}. \\ \dots\dots\dots \end{array}$$

**ATTENTION !**

Avec  $P$ , on obtient donc "les anciennes coordonnées en fonction des nouvelles" :

$$\begin{array}{c} X = PX' \\ \dots\dots\dots \end{array}, \text{ avec } X = [x]_{\mathcal{B}} \text{ et } X' = [x]_{\mathcal{B}'}$$

(alors que  $P$  représente "les nouveaux vecteurs en fonction des anciens").

**Preuve :** En utilisant l'expression matricielle de l'image d'un vecteur (voir sup), on a

$$[x]_{\mathcal{B}} = [\text{Id}_E(x)]_{\mathcal{B}} = \text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}(\text{Id}_E) \times [x]_{\mathcal{B}'} = P[x]_{\mathcal{B}'}. \quad \square$$

**Proposition 42 (Formule de changement de bases pour  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ ).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $p \in \mathbb{N}^*$  muni de deux bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}'_E$ .

Soit  $F$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$  muni de deux bases  $\mathcal{B}_F$  et  $\mathcal{B}'_F$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ . On note

$$A = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}), \quad A' = \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}'_F}(f) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$$

$$\begin{array}{c} \dots\dots\dots \\ P = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\mathcal{B}'_E) \in GL_p(\mathbb{K}), \quad Q = \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(\mathcal{B}'_F) \in GL_n(\mathbb{K}) \\ \dots\dots\dots \end{array}$$

Alors on a  $A' = Q^{-1}AP$ .

**Preuve :** Toujours d'après la formule de composition, on a

$$\begin{aligned} A' = \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}'_F}(f) &= \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}'_F}(\text{Id}_F \circ f \circ \text{Id}_E) \\ &= \text{Mat}_{\mathcal{B}'_F, \mathcal{B}'_F}(\text{Id}_F) \times \underbrace{\text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f)}_{=A} \times \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}_E}(\text{Id}_E). \end{aligned}$$

Or, par définition des matrices de passage  $P$  et  $Q$ , on a

$$P = \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}_E}(\text{Id}_E), \quad Q = \text{Mat}_{\mathcal{B}'_F, \mathcal{B}_F}(\text{Id}_F),$$

et donc

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}'_F, \mathcal{B}'_F}(\text{Id}_F) = Q^{-1},$$

d'où

$$A' = Q^{-1}AP.$$

□

**Corollaire 43 (Cas du changement de base simultané pour  $f \in \mathcal{L}(E)$ ).**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -ev de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$  muni de deux bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}'_E$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$ . On note

$$A = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_E}(f) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}), \quad A' = \text{Mat}_{\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}'_E}(f) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}),$$

et  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\mathcal{B}'_E) \in GL_n(\mathbb{K})$ . On a alors  $A' = P^{-1}AP$ .

**Preuve :** On obtient directement le corollaire en posant  $P = Q$  dans la preuve précédente. □

## 2) Matrices semblables

Dorénavant, nous allons considérer **des endomorphismes**  $f \in \mathcal{L}(E) = \mathcal{L}(E, E)$ , et écrire leur matrices (carrées) dans des couples de bases du type  $(\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_E)$  (**même base à la source et au but**). On adopte la notation

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(f) := \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_E}(f).$$

**Définition 44 (Matrices semblables).**

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On dit que  **$B$  est semblable à  $A$  si**

**il existe une matrice inversible  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  telle que  $B = P^{-1}AP$** .

**Proposition 45 (Propriétés de la relation de similitude sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ).**

On fixe  $n \in \mathbb{N}^*$ . Pour toutes matrices  $A, B, C \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  :

- (i)  $A$  est semblable à  $A$  ("réflexivité"),
- (ii) si  $B$  est semblable à  $A$ , alors  $A$  est semblable à  $B$  ("symétrie"),
- (iii) si  $B$  est semblable à  $A$  et si  $C$  est semblable à  $B$ , alors  $C$  est semblable à  $A$  ("transitivité").

On dira alors " $A$  et  $B$  sont semblables" plutôt que " $B$  est semblable à  $A$ ".

**Preuve :** Fixons  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $A, B, C \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

- (i) En posant  $P = I_n$ , on a  $A = P^{-1}AP$ , donc  $A$  est semblable à  $A$ .  
(ii) Supposons que  $B = P^{-1}AP$  avec  $P \in GL_n(\mathbb{K})$ . En posant  $Q = P^{-1}$ , on a alors  $Q \in GL_n(\mathbb{K})$ , et

$$A = PBP^{-1} = Q^{-1}BQ,$$

donc  $A$  est semblable à  $B$ .

- (iii) Supposons que  $B = P^{-1}AP$  et  $C = Q^{-1}BQ$  avec  $P, Q \in GL_n(\mathbb{K})$ .  
En posant  $R = PQ$ , on a alors  $R \in GL_n(\mathbb{K})$ , et

$$C = Q^{-1}BQ = Q^{-1}(P^{-1}AP)Q = (PQ)^{-1}A(PQ) = R^{-1}AR,$$

d'où  $C$  est semblable à  $A$ .

□

**Proposition 46 (Caractérisation des matrices semblables).**

Soient  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. de dimension  $n$  et  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors :

$A$  et  $B$  sont semblables  $\iff A$  et  $B$  représentent un même endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(E)$  dans des bases  $(\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_E)$  et  $(\mathcal{B}'_E, \mathcal{B}'_E)$ ,

**Preuve :** Cela résulte directement du corollaire 43. □

**ATTENTION !**

Il est nécessaire dans chaque couple de bases d'avoir **la même base à la source et au but !**

**Remarque**

- Deux matrices semblables ont même rang (puisqu'elles représentent le même endomorphisme), mais la réciproque est fautive.

Par exemple, les matrices  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$  et  $I_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  sont de rang 2, mais ne sont pas semblables :

en effet, pour tout  $P \in GL_2(\mathbb{K})$ ,  $P^{-1}I_2P = P^{-1}P = I_2 \neq A$  .

- En général, il est difficile de savoir si deux matrices sont semblables.



**Proposition 47 ( $P^{-1}AP$  puissance  $k$ ).**

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

- (i) Pour toute  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  et tout  $k \in \mathbb{N}$ , on a  $(P^{-1}AP)^k = P^{-1}A^kP$ .
- (ii) Si  $A$  est semblable à  $B$ , alors pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $A^k$  est semblable à  $B^k$ .

**Preuve :**

(i) On montre par récurrence sur  $k \in \mathbb{N}$  la formule

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \forall P \in GL_n(\mathbb{K}), \quad (P^{-1}AP)^k = P^{-1}A^kP.$$

- Elle est vraie pour  $k = 0$  car  $(P^{-1}AP)^0 = I_n = P^{-1}I_nP = P^{-1}A^0P$ .
- Soit  $k \in \mathbb{N}$ . Si  $(P^{-1}AP)^k = P^{-1}A^kP$ , alors :

$$(P^{-1}AP)^{k+1} = (P^{-1}AP) \times (P^{-1}AP)^k = (P^{-1}AP) \times P^{-1}A^kP = P^{-1}A(P P^{-1})A^kP,$$

et donc, puisque  $PP^{-1} = I_n$  :

$$(P^{-1}AP)^{k+1} = P^{-1}AA^kP = P^{-1}A^{k+1}P.$$

(ii) Si  $A$  est semblable à  $B$ , alors il existe  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  telle que  $B = P^{-1}AP$ , donc par le point (i) :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad B^k = P^{-1}A^kP,$$

ce qui montre que  $A^k$  est semblable à  $B^k$  pour tout  $k \in \mathbb{N}$ .

## V Compléments sur les matrices

$n$  et  $p$  désignent des entiers naturels non nuls. Si  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ , le coefficient à la  $i^e$  ligne et  $j^e$  colonne de  $A$  sera noté  $a_{i,j}$  ou  $A[i,j]$ .

### 1) Base des matrices élémentaires

**Définition 48 (Matrice élémentaire  $E_{i,j}$ ).**

Pour tout couple  $(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$ , on note  $E_{i,j}$  la matrice de  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$

$$\text{définie par : } E_{i,j}[k,l] = \begin{cases} 1 & \text{si } (k,l) = (i,j) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

C'est la matrice dont tous les coefficients sont nuls sauf le  $(i,j)^e$  qui vaut 1.

**Proposition 49 (Base des matrices élémentaires).**

Les  $n \times p$  matrices  $(E_{1,1}, E_{1,2}, \dots, E_{1,p}, E_{2,1}, \dots, E_{n,1}, \dots, E_{n,p})$ ,

appelées **matrices élémentaires de  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$** , forment une base

de l'espace vectoriel  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ . On a donc  $\dim(\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})) = n \times p$ .

**Preuve :** C'est trivial d'après l'identité  $A = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{i,j} E_{i,j}$ , vraie pour toute matrice

$A = (a_{i,j})$ . Cette identité assure que la famille de matrices  $(E_{i,j})_{(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket}$  est libre et génératrice.

## 2) Transposition, matrices symétriques, antisymétriques

### Définition 50 (Transposée d'une matrice).

Si  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ , alors on appelle **transposée** de  $A$  la matrice  $B \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$  obtenue en échangeant les lignes et les colonnes de  $A$  :

$$b_{i,j} = a_{j,i}, \quad \forall (i,j) \in \llbracket 1, p \rrbracket \times \llbracket 1, n \rrbracket.$$

On note  $B = A^T$  ou  $B = {}^tA$ .

### Exemple

Si  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,2}(\mathbb{R})$ , alors  $A^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{2,3}(\mathbb{R})$ .

Si  $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -5 \\ 1 & 0 & e \\ \sqrt{3} & -1 & 4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ , alors  $B^T = \begin{pmatrix} 2 & 1 & \sqrt{3} \\ 1 & 0 & -1 \\ -5 & e & 4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$

(transposer une matrice carrée revient à faire une symétrie par rapport à sa diagonale).

### Proposition 51 (Linéarité de la transposition).

(i) La transposition  $T : \begin{cases} \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}) & \longrightarrow & \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K}) \\ A & \longmapsto & A^T \end{cases}$  est une appli. linéaire :

$$\forall A, B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}), \quad \forall \lambda \in \mathbb{K}, \quad (\lambda A + B)^T = \lambda A^T + B^T$$

(ii) De plus, on a  $\forall A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}), \quad (A^T)^T = A$ .

**Preuve :** Notons  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$  et  $B = (b_{i,j})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$ .

(i) Soit  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Le coefficient d'ordre  $(i, j)$  de la matrice  $\lambda A + B$  est :

$$(\lambda A + B)[i, j] = \lambda a_{i,j} + b_{i,j},$$

donc  $(\lambda A + B)^T[i, j] = \lambda a_{j,i} + b_{j,i} = \lambda A^T[i, j] + B^T[i, j] = (\lambda A^T + B^T)[i, j]$ .

Ceci étant vrai pour tout couple  $(i, j)$ , on en déduit que  $(\lambda A + B)^T = \lambda A^T + B^T$ .

(ii) Clair car  $(A^T)^T[i, j] = A^T[j, i] = a_{i,j} = A[i, j]$ , donc  $(A^T)^T = A$ .

La proposition suivante est difficile à montrer, nous l'admettrons :

**Proposition 52 (Invariance du rang par transposition).**

Pour toute  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ , on a  $rg(A^T) = rg(A)$  .

**Proposition 53 (Transposée d'un produit, d'un inverse).**

(i) Pour toutes  $(A, B) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K}) \times \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ , on a  $(AB)^T = B^T A^T$  .

(ii) Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors  $A$  est inversible ssi  $A^T$  est inversible, et dans ce cas,

on a  $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$  .

**Preuve :**

(i) Fixons  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, q \rrbracket$ . Le coefficient  $(i, j)$  du produit  $AB \in \mathcal{M}_{n,q}(\mathbb{K})$  vaut :

$$(AB)[i, j] = \sum_{k=1}^p A[i, k]B[k, j],$$

donc

$$(AB)^T[i, j] = [AB](j, i) = \sum_{k=1}^p A[j, k]B[k, i] = \sum_{k=1}^p A^T[k, j]B^T[i, k].$$

Ceci se réécrit

$$(AB)^T[i, j] = \sum_{k=1}^p B^T[i, k]A^T[k, j] = (B^T A^T)[i, j].$$

Ceci étant vrai pour tout  $(i, j)$ , on en déduit  $(AB)^T = B^T A^T$ .

- (ii) • Si  $A$  est inversible, alors  $AA^{-1} = I_n$ , donc en transposant et en utilisant (i) :

$$(A^{-1})^T A^T = I_n,$$

En partant de  $A^{-1}A = I_n$ , on montre de même que

$$A^T(A^{-1})^T = I_n.$$

On conclut que  $A^T$  est inversible et que  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ .

- Si  $A^T$  est inversible, alors d'après le point précédent,  $(A^T)^T = A$  est inversible.

En définitive, on a bien l'équivalence  $A \in GL_n(\mathbb{K}) \iff A^T \in GL_n(\mathbb{K})$ .

□

### Définition 54 (Matrices symétriques, antisymétriques).

Une matrice carrée  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est dite **symétrique** si  $A^T = A$ , **antisymétrique** si  $A^T = -A$ . On note  $\mathcal{S}_n(\mathbb{K})$  (resp.  $\mathcal{A}_n(\mathbb{K})$ ) l'ensemble des matrices symétriques (resp. antisymétriques).

### Remarque

- Une matrice carrée symétrique est une matrice dont les coefficients sont symétriques par rapport à sa diagonale) :

$$A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{K}) \iff \forall (i, j) \in \{1, \dots, n\}^2, a_{j,i} = a_{i,j}.$$

- Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est antisymétrique, alors ses coefficients diagonaux sont nuls (mais la réciproque est fautive bien entendu). En effet, on a

$$A \in \mathcal{A}_n(\mathbb{K}) \iff \forall (i, j) \in \{1, \dots, n\}^2, a_{j,i} = -a_{i,j},$$

ce qui entraîne :

$$A \in \mathcal{A}_n(\mathbb{K}) \implies \forall i \in \{1, \dots, n\}, a_{i,i} = -a_{i,i} \implies \forall i \in \{1, \dots, n\}, a_{i,i} = 0.$$

### Exemple

On a  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 7 \\ 1 & 0 & 4 \\ 7 & 4 & 9 \end{pmatrix} \in \mathcal{S}_3(\mathbb{R})$ , et  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -7 \\ -1 & 0 & 4 \\ 7 & -4 & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{A}_3(\mathbb{R})$ .

### 3) Trace d'une matrice

**Définition 55 (Trace d'une matrice carrée).**

Soit  $A = (a_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On appelle **trace de  $A$**  le nombre

$$Tr(A) = \sum_{i=1}^n a_{i,i} \in \mathbb{K}.$$

**Remarque**

La trace d'une matrice carrée est donc la somme de ses éléments diagonaux.

**Proposition 56 (Linéarité de la trace).**

L'application  $Tr : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{K}$ ,  $A \mapsto Tr(A)$  est une forme linéaire .

**Preuve :** Soit  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . On a

$$Tr(\lambda A + B) = \sum_{i=1}^n (\lambda A + B)[i, i] = \lambda \sum_{i=1}^n A[i, i] + \sum_{i=1}^n B[i, i] = \lambda Tr(A) + Tr(B).$$

□

**Proposition 57 (Trace d'un produit).**

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors, on a  $Tr(AB) = Tr(BA)$  .

**Preuve :** Pour tout  $1 \leq i \leq n$ , le coefficient  $(i, i)$  de  $AB$  vaut

$$(AB)[i, i] = \sum_{k=1}^n A[i, k]B[k, i],$$

donc

$$Tr(AB) = \sum_{i=1}^n (AB)[i, i] = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n A[i, k]B[k, i] \right).$$

Vu que  $A[i, k]$  et  $B[k, i]$  sont des nombres réels ou complexes, on peut inverser l'ordre du produit :

$$Tr(AB) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n B[k, i]A[i, k] \right).$$

Ensuite, on peut inverser l'ordre de sommation, puisque les indices  $i$  et  $k$  sont indépendants :

$$Tr(AB) = \sum_{k=1}^n \left( \sum_{i=1}^n B[k, i]A[i, k] \right).$$

On reconnaît alors les coefficients du produit  $BA$  :

$$\forall k \in \{1, \dots, n\}, \quad \sum_{i=1}^n B[k, i]A[i, k] = (BA)[k, k],$$

donc finalement :

$$\text{Tr}(AB) = \sum_{k=1}^n (BA)[k, k] = \text{Tr}(BA).$$

□

### ATTENTION !

On n'a pas  $\text{Tr}(AB) = \text{Tr}(A) \times \text{Tr}(B)$  !

## 4) Trace d'un endomorphisme

**Proposition 58 (Deux matrices semblables ont même trace).**

Soit  $A$  et  $B$  dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . **Si  $A$  et  $B$  sont semblables, alors  $\text{Tr}(A) = \text{Tr}(B)$**  .

**Preuve :** Par hypothèse, on a  $B = P^{-1}AP$ , avec  $P \in GL_n(\mathbb{K})$ .

On utilise alors la propriété  $\text{Tr}(CD) = \text{Tr}(DC)$ , valable pour toutes matrices  $C, D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  :

$$\text{Tr}(B) = \text{Tr}(P^{-1}AP) = \text{Tr}(P^{-1}(AP)) = \text{Tr}((AP)P^{-1}) = \text{Tr}(A(P P^{-1})) = \text{Tr}(A).$$

□

### ATTENTION !

**La proposition n'admet pas de réciproque :** deux matrices ayant la même trace ne sont pas nécessairement semblables (par exemple,  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  ont même trace mais ne sont pas semblables).

**Définition 59 (Trace d'un endomorphisme).**

$E$  désigne un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ .

On appelle **trace d'un endomorphisme**  $f \in \mathcal{L}(E)$  la trace de sa matrice  
 .....  
 dans n'importe quelle base  $\mathcal{B}$  de  $E$  :

$$tr(f) := tr(Mat_{\mathcal{B}}(f)) \in \mathbb{K}.$$
 .....

**Remarque**

Cette définition a un sens car toutes les matrices représentatives de  $f$  avec **même base à la source et au but** sont semblables entre elles, et donc ont même trace.

**ATTENTION !**

Il est **absolument nécessaire d'avoir la même base à la source et au but**, sinon la trace change.

**Exemple**

On a  $tr(Id_E) = n$ , puisque pour toute base  $\mathcal{B}$  de  $E$ , on a  $Mat_{\mathcal{B}}(Id_E) = I_n$ .

 .....
**Exemple (Trace d'un projecteur)**

Si  $p$  est un projecteur de  $E$ , alors  $tr(p) = rg(p)$ .

En effet, en considérant une base  $\mathcal{B}$  adaptée à la somme directe  $Im(p) \oplus Ker(p) = E$  (cette égalité a lieu car  $p$  est un projecteur), on a

$$Mat_{\mathcal{B}}(p) = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}),$$

où  $r = dim(Im(p)) = rg(p)$ .

En effet, on a  $Im(p) = Ker(p - Id_E)$ , donc on a  $p(x) = x$  pour tout  $x \in Im(p)$ , ce qui donne les  $r$  premières colonnes de  $Mat_{\mathcal{B}}(p)$ .

Cette matrice a une trace égale à  $r = 1 + 1 + \dots + 1$  ( $r$  fois), donc  $tr(p) = r$ .



**Exemple (Trace d'une symétrie)**

Si  $s$  est une symétrie de  $E$ , alors  $tr(s) = \dim(Ker(s - Id_E)) - \dim(Ker(s + Id_E))$ .

En effet, en considérant une base  $\mathcal{B}$  adaptée à la somme directe

$Ker(s - Id_E) \oplus Ker(s + Id_E) = E$  (cette égalité a lieu car  $s$  est une symétrie), on a

$$Mat_{\mathcal{B}}(s) = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & -I_{n-r} \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}),$$

où  $r = \dim(Ker(s - Id_E))$ .

En effet, on a  $s(x) = x$  pour tout  $x \in Ker(s - Id_E)$ , ce qui donne les  $r$  premières colonnes de  $Mat_{\mathcal{B}}(s)$  et  $s(x) = -x$  pour tout  $x \in Ker(s + Id_E)$ , ce qui donne les  $n - r$  dernières colonnes.

Cette matrice a une trace égale à  $(1 + \dots + 1) + (-1 - 1 - \dots - 1) = r - (n - r)$ .