

# II. Rappels et compléments d'algèbre linéaire

31 octobre 2024

## Table des matières

<b>1 Produits et espaces vectoriels d'applications</b>	<b>4</b>	<b>6 Sous-espaces vectoriels stables</b>	<b>18</b>
1.1 Espaces vectoriels produits . . . . .	4	6.1 Définitions et premières propriétés . . . . .	18
1.2 Applications à valeurs dans un $ev$ . . . . .	5	6.2 Stabilité et matrices triangulaires par blocs . . . . .	19
<b>2 Sommes d'espaces vectoriels</b>	<b>5</b>	<b>7 Déterminant</b>	<b>20</b>
2.1 Rappels de première année : sommes, sommes directes, supplémentaires . . . . .	5	7.1 Déterminant d'une matrice carrée . . . . .	20
2.2 Généralisation à plus de deux $sev$ . . . . .	7	7.2 Déterminant « par blocs » . . . . .	21
<b>3 Matrices par blocs</b>	<b>11</b>	7.3 Déterminant de Vandermonde . . . . .	22
3.1 Définition . . . . .	11	<b>8 Polynômes d'endomorphismes</b>	<b>22</b>
3.2 Opérations par blocs . . . . .	12	8.1 Définitions . . . . .	22
<b>4 Matrices semblables</b>	<b>14</b>	8.2 Polynômes annulateurs . . . . .	24
<b>5 Trace d'un endomorphisme, trace d'une matrice</b>	<b>15</b>	8.3 Exemples d'utilisations d'un polynôme annulateur . . . . .	24
5.1 Définition. . . . .	15	<b>9 Interpolation de Lagrange</b>	<b>25</b>
5.2 Linéarité. . . . .	15	9.1 Définition du problème . . . . .	25
5.3 Propriété fondamentale de la trace. . . . .	16	9.2 Polynômes de Lagrange . . . . .	25
5.4 Invariance par similitude. . . . .	16	9.3 Lien avec le déterminant de Vandermonde . . . . .	26
5.5 Trace d'un endomorphisme en dimension finie. . . . .	17	<b>10 Exercices classiques</b>	<b>27</b>
5.6 Propriétés. . . . .	17	10.1 Image d'une base par un endomorphisme . . . . .	27
5.7 Trace d'un projecteur. . . . .	17	10.2 Expression et éléments caractéristiques d'un projecteur ou d'une symétrie . . . . .	27
		10.3 Une caractérisation des homothéties . . . . .	27

10.4 « Inégalité triangulaire » et une autre inégalité autour du rang . . . . .	28
10.5 Noyaux itérés . . . . .	28
10.6 Endomorphismes nilpotents . . . . .	28
10.7 Endomorphismes de rang 1 . . . . .	28
10.8 Matrice à diagonale dominante . . . . .	28
10.9 Une caractérisation de la trace . . . . .	29

# Programme officiel

## Algèbre linéaire

Dans toute cette partie,  $\mathbb{K}$  désigne  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

### A - Compléments sur les espaces vectoriels, les endomorphismes et les matrices

Le programme est organisé autour de trois objectifs :

- consolider les acquis de la classe de première année;
- introduire de nouveaux concepts préliminaires à la réduction des endomorphismes : somme de plusieurs sous-espaces vectoriels, somme directe, sous-espaces stables, matrices par blocs, trace, polynômes d'endomorphismes et de matrices carrées, polynômes interpolateurs de Lagrange;
- passer du point de vue vectoriel au point de vue matriciel et inversement.

Le programme valorise les interprétations géométriques et préconise l'illustration des notions et résultats par de nombreuses figures.

CONTENUS

CAPACITÉS & COMMENTAIRES

#### a) Produit d'espaces vectoriels, somme de sous-espaces vectoriels

Produit d'un nombre fini d'espaces vectoriels; dimension dans le cas où ces espaces sont de dimension finie.

Somme, somme directe d'une famille finie de sous-espaces vectoriels.

En dimension finie, base adaptée à un sous-espace vectoriel, à une décomposition  $E = \bigoplus E_i$ .

Si  $F_1, \dots, F_p$  sont des sous-espaces de dimension finie,

$$\dim\left(\sum_{i=1}^p F_i\right) \leq \sum_{i=1}^p \dim(F_i)$$

avec égalité si et seulement si la somme est directe.

#### b) Matrices par blocs et sous-espaces stables

Matrices définies par blocs, opérations par blocs de tailles compatibles (combinaison linéaire, produit, transposition).

Déterminant d'une matrice triangulaire par blocs.

Sous-espace vectoriel stable par un endomorphisme, endomorphisme induit.

Si  $u$  et  $v$  commutent alors le noyau de  $u$  est stable par  $v$ .

#### c) Trace

Trace d'une matrice carrée.

Linéarité, trace d'une transposée.

Relation  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$ .

Invariance de la trace par similitude. Trace d'un endomorphisme d'un espace de dimension finie.

Notation  $\text{tr}(A)$ .

#### d) Polynômes d'endomorphismes et de matrices carrées

Polynôme d'un endomorphisme, d'une matrice carrée.

Polynôme annulateur.

Deux polynômes de l'endomorphisme  $u$  commutent.

Adaptation de ces résultats aux matrices carrées.

Relation  $(PQ)(u) = P(u) \circ Q(u)$ .

Application au calcul de l'inverse et des puissances.

Le noyau de  $P(u)$  est stable par  $u$ .

#### e) Interpolation de Lagrange

Base de  $\mathbb{K}_n[X]$  constituée des polynômes interpolateurs de Lagrange en  $n+1$  points distincts de  $\mathbb{K}$ .

Expression d'un polynôme  $P \in \mathbb{K}_n[X]$  dans cette base.

La somme des polynômes interpolateurs de Lagrange en  $n+1$  points est le polynôme constant égal à 1.

Déterminant de Vandermonde.

Lien avec le problème d'interpolation de Lagrange.

Dans tout le chapitre,  $\mathbb{K}$  désigne  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

## 1 Produits et espaces vectoriels d'applications

### 1.1 Espaces vectoriels produits

#### Théorème 1.1.1 (Espace vectoriel produit).

Soient  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $(E_1, +_1, \cdot_1) \dots (E_n, +_n, \cdot_n)$  des  $\mathbb{K}$ -ev. On considère l'ensemble produit  $E = E_1 \times \dots \times E_n$  que l'on munit des deux lois  $+$  :  $E \times E \rightarrow E$  et  $\cdot$  :  $\mathbb{K} \times E \rightarrow E$  définies, par les relations suivantes pour toutes familles  $(x_k)_{k \in [1, n]}$  et  $(y_k)_{k \in [1, n]}$  et tout  $\lambda \in \mathbb{K}$  :

$$\begin{aligned} (x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n) &= (x_1 +_1 y_1, \dots, x_n +_n y_n) \\ \lambda \cdot (x_1, \dots, x_n) &= (\lambda \cdot_1 x_1, \dots, \lambda \cdot_n x_n) \end{aligned}$$

Alors,  $(E, +, \cdot)$  est un  $\mathbb{K}$ -ev appelé *espace vectoriel produit*.

#### Démonstration.

Il suffit de vérifier les 5 points de la définition d'espace vectoriel :

- (i) La loi  $+$  est facilement une loi. Elle est associative : soit  $(x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n), (z_1, \dots, z_n) \in E$  :

$$\begin{aligned} &[(x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n)] + (z_1, \dots, z_n) \\ &= (x_1 +_1 y_1, \dots, x_n +_n y_n) + (z_1, \dots, z_n) \\ &= ((x_1 +_1 y_1) +_1 z_1, \dots, (x_n +_n y_n) +_n z_n) \\ &= (x_1 +_1 (y_1 +_1 z_1), \dots, x_n +_n (y_n +_n z_n)) \\ &\quad \text{par associativité des } (E_i, +_i) \\ &= (x_1, \dots, x_n) + (y_1 +_1 z_1, \dots, y_n +_n z_n) \\ &= (x_1, \dots, x_n) + [(y_1, \dots, y_n) + (z_1, \dots, z_n)] \end{aligned}$$

On vérifie ensuite sans peine que le  $n$ -uplet  $(0_1, \dots, 0_n)$  est le neutre pour  $+$  et que  $(-x_1, \dots, -x_n)$  est l'inverse de  $(x_1, \dots, x_n)$  pour  $+$ . Enfin, toutes les  $+_i$  sont commutatives donc  $+$  aussi.

Ainsi  $(E, +)$  est un groupe commutatif.

- (ii) Soit  $(x_1, \dots, x_n) \in E$ , on a  $1 \cdot (x_1, \dots, x_n) = (1 \cdot_1 x_1, \dots, 1 \cdot_n x_n) = (x_1, \dots, x_n)$ .

- (iii) Soit  $(\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2, (x_1, \dots, x_n) \in E$ . En posant

$$z = (\lambda + \mu) \cdot (x_1, \dots, x_n)$$

on a successivement :

$$\begin{aligned} z &= ((\lambda + \mu) \cdot_1 x_1, \dots, (\lambda + \mu) \cdot_n x_n) \\ &= (\lambda \cdot_1 x_1 + \mu \cdot_1 x_1, \dots, \lambda \cdot_n x_n + \mu \cdot_n x_n) \\ &= (\lambda \cdot_1 x_1, \dots, \lambda \cdot_n x_n) + (\mu \cdot_1 x_1, \dots, \mu \cdot_n x_n) \\ &= \lambda \cdot (x_1, \dots, x_n) + \mu \cdot (x_1, \dots, x_n). \end{aligned}$$

- (iv) Soit  $\lambda \in \mathbb{K}, (x_1, \dots, x_n) \in E$  et  $(y_1, \dots, y_n) \in E$ . En posant

$$z = \lambda \cdot (x_1 +_1 y_1, \dots, x_n +_n y_n)$$

on a successivement :

$$\begin{aligned} z &= (\lambda \cdot (x_1 +_1 y_1), \dots, \lambda \cdot (x_n +_n y_n)) \\ &= (\lambda \cdot_1 x_1 + \lambda \cdot_1 y_1, \dots, \lambda \cdot_n x_n + \lambda \cdot_n y_n) \\ &= (\lambda \cdot_1 x_1, \dots, \lambda \cdot_n x_n) + (\lambda \cdot_1 y_1, \dots, \lambda \cdot_n y_n) \\ &= \lambda \cdot (x_1, \dots, x_n) + \lambda \cdot (y_1, \dots, y_n). \end{aligned}$$

- (v) Soit  $(\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2$  et  $(x_1, \dots, x_n) \in E$ . On a successivement :

$$\begin{aligned} (\lambda \times \mu) \cdot (x_1, \dots, x_n) &= ((\lambda \times \mu) \cdot_1 x_1, \dots, (\lambda \times \mu) \cdot_n x_n) \\ &= (\lambda \cdot_1 (\mu \cdot_1 x_1), \dots, \lambda \cdot_n (\mu \cdot_n x_n)) \\ &= \lambda \cdot (\mu \cdot_1 x_1, \dots, \mu \cdot_n x_n) \\ &= \lambda \cdot [\mu \cdot (x_1, \dots, x_n)]. \end{aligned}$$

□

#### Proposition 1.1.2 (Base d'un ev produit).

Si  $E$  et  $F$  sont de dimension finie, alors  $E \times F$  aussi et sa dimension vaut  $\dim E + \dim F$ .

Plus précisément, si  $(e_1, \dots, e_n)$  est une base de  $E$  et  $(f_1, \dots, f_p)$  une base de  $F$ , alors  $\mathcal{B} = ((e_1, 0), \dots, (e_n, 0), (0, f_1), \dots, (0, f_p))$  est une base de  $E \times F$ .

**Démonstration.**

Soit  $v \in E \times F$ . Alors il existe  $(\alpha_i)_{i \in [1, n]}$  et  $(\beta_j)_{j \in [1, p]}$  tels que  $v = \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i e_i, \sum_{j=1}^p \beta_j f_j \right)$ .

Donc

$$\begin{aligned} v &= \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i e_i, 0 \right) + \left( 0, \sum_{j=1}^p \beta_j f_j \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \alpha_i (e_i, 0) + \sum_{j=1}^p \beta_j (0, f_j) \end{aligned}$$

donc  $\mathcal{B}$  engendre  $E \times F$ .

De plus, soit  $(\alpha_i)_{i \in [1, n]}$  et  $(\beta_j)_{j \in [1, p]}$  tels que  $\sum_{i=1}^n \alpha_i (e_i, 0) + \sum_{j=1}^p \beta_j (0, f_j) = 0$ . Par le

même calcul on obtient  $\left( \sum_{i=1}^n \alpha_i e_i, \sum_{j=1}^p \beta_j f_j \right) = 0$ , donc  $\sum_{i=1}^n \alpha_i e_i = 0$  et  $\sum_{j=1}^p \beta_j f_j = 0$ .

Par liberté de ces deux familles, tous les  $\alpha_i$  et les  $\beta_j$  sont nuls, et  $\mathcal{B}$  est libre  $\square$

**Remarque 1.1.3.**

De la même manière on montre que si  $E_1, \dots, E_n$  sont de dimension finie, alors  $E_1 \times \dots \times E_n$  aussi, on peut en donner une base, et  $\dim(E_1 \times \dots \times E_n) = \sum_{i=1}^n \dim E_i$ .

**1.2 Applications à valeurs dans un ev**

**Théorème 1.2.1** (Espaces d'applications).

Soit  $X$  un ensemble non vide et  $E$  un  $\mathbb{K}$ -ev. On considère  $\mathcal{F} = E^X$ , que l'on munit de deux lois :

$$+ : \begin{cases} \mathcal{F} \times \mathcal{F} & \longrightarrow \mathcal{F} \\ (f, g) & \longmapsto \begin{cases} X & \rightarrow E \\ x & \mapsto f(x) + g(x) \end{cases} \end{cases}$$

et

$$\cdot : \begin{cases} K \times \mathcal{F} & \longrightarrow \mathcal{F} \\ (\lambda, f) & \longmapsto \begin{cases} X & \rightarrow E \\ x & \mapsto \lambda \cdot (f(x)) \end{cases} \end{cases} .$$

Alors  $(\mathcal{F}, +, \cdot)$  est un  $\mathbb{K}$ -ev.

**Démonstration.**

Il suffit de vérifier les 5 points de la définition d'ev, ce qui est laissé au lecteur.  $\square$

**Exemple 1.2.2.** 1. Soit  $I$  un intervalle, alors  $(\mathbb{R}^I, +, \times)$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel,  $(\mathbb{C}^I, +, \times)$  est à la fois un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel et un  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel.

2. L'ensemble des suites à valeurs réelles  $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel, celui des suites à valeurs complexes est à la fois un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel et un  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel.

**2 Sommes d'espaces vectoriels**

**2.1 Rappels de première année : sommes, sommes directes, supplémentaires**

**Définition 2.1.1** (Somme de deux sev).

On appelle **somme de  $F$  et  $G$**  l'ensemble de  $E$  noté  $F + G$  défini par  $F + G = \{ x + y \mid x \in F, y \in G \}$ .

**Théorème 2.1.2.**

1.  $F + G$  est un sev de  $E$ .
2.  $F + G$  est le plus petit sev qui contient  $F$  et  $G$  :

$$F + G = \text{Vect}(F \cup G).$$

**Définition 2.1.3** (Somme directe).

Soit  $F, G$  deux sev de  $E$ , on dit que la somme  $F + G$  est *directe* si

$$\forall x \in F + G, \exists!(f, g) \in F \times G, x = f + g.$$

Dans ce cas, le sous-espace vectoriel  $F + G$  est noté

$$F \oplus G.$$

**Proposition 2.1.4** (Caractérisation d'une somme directe de deux sev).

Soit  $F, G$  deux sev de  $E$ . Les trois propositions suivantes sont équivalentes.

1.  $F + G$  est directe.
2.  $\forall f \in F, \forall g \in G, f + g = 0_E \Rightarrow f = g = 0_E$ .
3.  $F \cap G = \{0_E\}$ .

**Définition 2.1.5** (Supplémentaire).

On dit que  $F$  est *UN supplémentaire* de  $G$  (ou que  $F$  et  $G$  sont *supplémentaires*) si

$$E = F \oplus G,$$

*i.e.* si les deux conditions suivantes sont remplies :

1. la somme  $F + G$  est directe ;
2.  $E = F + G$ .

**Proposition 2.1.6.**

$F$  et  $G$  sont supplémentaires si et seulement si tout élément de  $E$  s'écrit de manière unique comme somme d'un élément de  $F$  et d'un élément de  $G$ .

**Théorème 2.1.7.**

Soient  $F$  et  $G$  deux sous-espaces vectoriels de  $E$ .

1. Alors toute concaténation d'une famille génératrice de  $F$  et d'une famille génératrice de  $G$  est une famille génératrice de  $F + G$ .
2.  $F + G$  est directe si et seulement si toutes les concaténations d'une famille libre de  $F$  et d'une famille libre de  $G$  sont des familles libres de  $F + G$ .
3. Soit  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  une base de  $F$  et de  $G$  respectivement.  
 $F + G$  est directe si et seulement si la concaténation de  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  est une base de  $F + G$ .

Notamment,  $F$  et  $G$  sont supplémentaires si et seulement si la concaténation de  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  est une base de  $E$ .

**Théorème 2.1.8.**

Soit  $E, F$  deux  $\mathbb{K}$ -ev, soit  $E_1, E_2$  deux sev supplémentaires de  $E$  (*i.e.*  $E = E_1 \oplus E_2$ ).

Soit  $f_1 \in \mathcal{L}(E_1, F)$  et  $f_2 \in \mathcal{L}(E_2, F)$ .

Alors, il existe une unique  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  telle que  $f|_{E_1} = f_1$  et  $f|_{E_2} = f_2$ .

**Théorème 2.1.9** (Existence de supplémentaires).

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Alors  $F$  admet un supplémentaire  $S$  dans  $E$ .



Ne parlez jamais **du** supplémentaire : en effet tout sev non trivial admet en fait une infinité de supplémentaires !

**Proposition 2.1.10** (Formule de Grassmann).

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel. Soit  $F$  et  $G$  deux sous-espaces de dimensions finies de  $E$ . Alors  $F + G$  est de dimension finie et

$$\dim(F + G) = \dim F + \dim G - \dim(F \cap G).$$

En particulier

$$\dim(F + G) \leq \dim F + \dim G$$

et l'égalité a lieu si et seulement si  $F$  et  $G$  sont en somme directe.

**Proposition 2.1.11** (Caractérisation des supplémentaires).

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F$  et  $G$  deux sous-espaces vectoriels de dimensions finies.

Alors si  $F$  et  $G$  sont supplémentaires, les trois propositions suivantes sont vraies :

1.  $F \cap G = \{0\}$ ,
2.  $F + G = E$ ,
3.  $\dim E < +\infty$  et  $\dim F + \dim G = \dim E$ .

Réciproquement il suffit que deux de ces propositions soient vraies pour que  $F$  et  $G$  soient supplémentaires.

**Corollaire 2.1.12.**

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension finie et  $F$  un sous-espace vectoriel de  $E$ . Alors tous les supplémentaires de  $F$  ont même dimension :  $\dim E - \dim F$ .

## 2.2 Généralisation à plus de deux sev

Dans la suite de cette partie,  $n$  désigne un entier naturel et  $F_1, \dots, F_n$  des sous-espaces vectoriels de  $E$ .

**Définition 2.2.1** (Somme de plusieurs sev).

La somme  $F_1 + \dots + F_n$  est l'ensemble des vecteurs  $x$  de  $E$  pouvant s'écrire d'au moins une façon sous la forme  $x_1 + \dots + x_n$  avec, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_i \in F_i$ .

On dit que cette somme est **directe** si pour tout  $x \in F_1 + \dots + F_n$  l'écriture précédente est unique. La somme  $F_1 + \dots + F_n$  est alors notée  $\bigoplus_{i=1}^n F_i$ .

**Proposition 2.2.2** (Caractérisation d'une somme directe).

Les propositions suivantes sont équivalentes.

- (i)  $F_1, \dots, F_n$  sont en somme directe.
- (ii) La seule décomposition possible du vecteur nul sous la forme  $x_1 + \dots + x_n$  avec  $x_i \in F_i$  pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  est la décomposition triviale  $0 + \dots + 0$ .
- (iii) Tout élément de  $E$  s'écrit d'au plus une façon sous la forme  $x_1 + \dots + x_n$  avec  $x_i \in F_i$  pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

**Démonstration.** (i)  $\Rightarrow$  (ii) Supposons que  $F_1, \dots, F_n$  sont en somme directe. Le vecteur nul appartient à  $F_1 \oplus \dots \oplus F_n$ , donc se décompose d'une et une seule façon comme somme d'éléments de  $F_1, \dots, F_n$ . Or il s'écrit sous la forme  $0 + \dots + 0$ , qui est donc la seule décomposition possible de  $x$ .

(ii)  $\Rightarrow$  (iii) Supposons que la seule décomposition du vecteur nul sous la forme d'une somme d'éléments de  $F_1, \dots, F_n$  est la décomposition triviale  $0 + \dots + 0$ .

Soit alors  $x$  un élément de  $E$ . Supposons que  $x$  s'écrit à la fois  $x_1 + \dots + x_n$  et sous la forme  $y_1 + \dots + y_n$  où, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$   $x_i \in F_i$  et  $y_i \in F_i$ . Alors on a

$$0 = x - x = (x_1 - y_1) + \dots + (x_n - y_n).$$

Or pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_i - y_i \in F_i$ , donc on a trouvé une décomposition du vecteur nul. Or on sait que cette décomposition est nécessairement la décomposition triviale, donc pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on a  $x_i - y_i = 0$ .

On a donc  $x_i = y_i$  pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , c'est-à-dire  $(x_1, \dots, x_n) = (y_1, \dots, y_n)$ .

Donc  $x$  se décompose d'au plus une façon.

Donc tout élément de  $E$  s'écrit au plus d'une façon sous la forme  $x_1 + \dots + x_n$  avec  $x_i \in F_i$  pour  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

(iii) ⇒ (i) Supposons (iii) et montrons (i). Soit  $x \in F_1 + \dots + F_n$ . Alors  $x$  se décompose d'au moins une façon sous la forme  $x_1 + \dots + x_n$  avec, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_i \in F_i$ . De plus, d'après (iii),  $x$  se décompose au plus d'une façon sous cette forme. Il se décompose donc de façon unique sous cette forme. Donc la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe. □

**Remarque 2.2.3.**

La somme  $F_1 + \dots + F_n$  est donc directe si et seulement si l'application  $F_1 \times \dots \times F_n \rightarrow E$ ,  $(x_1, \dots, x_n) \mapsto x_1 + \dots + x_n$  est injective. C'est évidemment un morphisme (de groupes, mais aussi d'ev. comme nous le verrons plus tard). La proposition précédente revient à étudier le noyau de ce morphisme.

**Remarque 2.2.4.**



Le résultat 2.1.4 n'est valable que pour la somme de **deux** sous-espaces vectoriels, pas plus.

**Exercice 2.2.5.**

Trouver trois sous-espaces vectoriels  $F, G, H$  de  $\mathbb{R}^2$  tels qu'on a  $F \cap G \cap H = \{0\}$  (ou même tels que  $F \cap G = G \cap H = H \cap F = \{0\}$ ) bien que  $F, G$  et  $H$  ne soient pas en somme directe.

En revanche, nous avons les résultats suivants :

**Proposition 2.2.6** (Somme directe par paquets).

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , soit  $F_1, \dots, F_n$   $n$  sous-espaces vectoriels de  $E$ . On pose  $F = F_1 + \dots + F_p$  et  $G = F_{p+1} + \dots + F_n$ .

Alors la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe si et seulement si les trois conditions suivantes sont vérifiées :

1. la somme  $F_1 + \dots + F_p$  est directe ;
2. la somme  $F_{p+1} + \dots + F_n$  est directe ;
3. la somme  $F + G$  est directe.

**Démonstration.**

Montrons la double implication.

**Sens direct** Supposons que la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe. Alors :

1. Montrons que la somme  $F_1 + \dots + F_p$  est directe. Considérons une décomposition du vecteur nul sous la forme  $x_1 + \dots + x_p$  où  $x_i \in F_i$  pour  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ . En posant, pour  $i \in \llbracket p+1, n \rrbracket$ ,  $x_i = 0_E$ , on a

$$0_E = x_1 + \dots + x_p + x_{p+1} + \dots + x_n.$$

Or la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe, donc pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_i = 0$ , donc pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $x_i = 0$ .

2. De même, la somme  $F_{p+1} + \dots + F_n$  est directe.
3. Montrons que la somme  $F + G$  est directe. Supposons que  $0_E$  s'écrive sous la forme  $x + y$  avec  $x \in F$  et  $y \in G$ . On a  $x \in F$ , donc  $x$  s'écrit sous la forme  $x_1 + \dots + x_p$  où pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $x_i \in F_i$ . De même  $y$  s'écrit sous la forme  $x_{p+1} + \dots + x_n$  où pour tout  $i \in \llbracket p+1, n \rrbracket$ ,  $x_i \in F_i$ .

On a donc

$$0_E = x_1 + \dots + x_p + x_{p+1} + \dots + x_n.$$

Or la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe, donc pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_i = 0$ . Ainsi,  $x = 0$  et  $y = 0$ .

La seule décomposition de  $0_E$  comme somme d'un élément de  $F$  et d'un élément de  $G$  est donc la décomposition triviale. Donc la somme  $F + G$  est directe.

**Sens indirect** Supposons que les trois conditions sont vérifiées et montrons que la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe.

Considérons une décomposition de  $0_E$  sous la forme

$$0_E = x_1 + \dots + x_p + x_{p+1} + \dots + x_n,$$

où  $x_i \in F_i$  pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

Alors, en posant  $x = x_1 + \dots + x_p$  et  $y = x_{p+1} + \dots + x_n$ , on a  $0_E = x + y$  et  $x \in F$  et  $y \in G$ . Or  $F$  et  $G$  sont en somme directe donc  $x = 0_E$  et  $y = 0_E$ . On a donc

$$0_E = x_1 + \dots + x_p.$$

Or  $F_1, \dots, F_p$  sont en somme directe donc pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $x_i = 0_E$ . De même pour tout  $i \in \llbracket p+1, n \rrbracket$ ,  $x_i = 0_E$ .

Donc  $0_E$  admet la décomposition triviale pour seule décomposition comme somme d'éléments de  $F_1, \dots, F_n$ . Donc la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe. □

On peut donc mettre en place de nombreuses stratégies pour montrer qu'une somme de  $n$  sous-espaces vectoriels est directe. En pratique, on raisonne de proche en proche en ajoutant les sous-espaces vectoriels le plus souvent un à un, en utilisant le résultat suivant.

**Corollaire 2.2.7** (Somme directe « par récurrence »).

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $F_1, \dots, F_{n+1}$   $n + 1$  sous-espaces vectoriels de  $E$ . Alors les trois conditions suivantes sont équivalentes :

1. la somme  $F_1 + \dots + F_{n+1}$  est directe ;
2. la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe et la somme de  $F_1 \oplus \dots \oplus F_n$  et de  $F_{n+1}$  est directe ;
3. la somme  $F_1 + \dots + F_n$  est directe et

$$(F_1 \oplus \dots \oplus F_n) \cap F_{n+1} = \{0_E\}.$$

**Démonstration.**

L'équivalence des deux premiers points découle de la propriété précédente (avec  $p = n$ ). Celle des deux derniers, de la caractérisation de la somme directe de deux sous-espaces vectoriels.  $\square$

**Proposition 2.2.8** (Formule de Grassmann faible généralisée).

Soit  $n \in \mathbb{N}$  et  $F_1, \dots, F_n$ ,  $n$  sous-espaces vectoriels de dimension finie. Alors

$$\dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) \leq \sum_{k=1}^n \dim F_k$$

et on a l'égalité si et seulement si la somme des  $F_k$  pour  $k = 1, \dots, n$  est directe.

**Démonstration.**

L'inégalité se déduit directement de la formule de Grassmann par récurrence, en utilisant

$$\sum_{k=1}^{n+1} F_k = \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) + F_{n+1}.$$

Montrons le cas de l'égalité.

Notons, pour  $n \in \mathbb{N}$ ,  $P(n)$  l'assertion « Soit  $F_1, \dots, F_n$  des sous-espaces vectoriels de dimension finie. Alors

$$\dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) = \sum_{k=1}^n \dim F_k$$

si et seulement si les  $F_i$  sont en somme directe » et montrons  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,  $P(n)$ .

On pourrait montrer  $P(0)$  ou  $P(1)$  : le plus long est de comprendre ce que dit l'énoncé dans ces cas, qui ne sont pas intéressants, et que l'on laisse de côté.

La propriété  $P(2)$  est déjà connue depuis la première année, grâce à la formule de Grassmann.

Soit  $n \in \mathbb{N} \setminus \{0, 1\}$ . Supposons  $P(n)$  et montrons  $P(n + 1)$ . Soit  $F_1, \dots, F_{n+1}$  des sous-espaces vectoriels de dimension finie.

• S'ils vérifient

$$\dim \left( \sum_{k=1}^{n+1} F_k \right) = \sum_{k=1}^{n+1} \dim F_k, \quad (1)$$

on a

$$\begin{aligned} \dim \left( \sum_{k=1}^{n+1} F_k \right) &\leq \dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) + \dim F_{n+1} \\ \text{et } \dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) &\leq \sum_{k=1}^n \dim F_k. \end{aligned}$$

Si l'une au moins de ces inégalités était stricte, on ne pourrait avoir l'égalité (1). On a donc

$$\dim \sum_{k=1}^n F_k = \sum_{k=1}^n \dim F_k.$$

D'après l'hypothèse de récurrence, les  $F_k$  pour  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$  sont en somme directe. De plus

$$\dim \left( \bigoplus_{k=1}^n F_k + F_{n+1} \right) = \dim \bigoplus_{k=1}^n F_k + \dim F_{n+1},$$

donc  $\bigoplus_{k=1}^n F_k$  et  $F_{n+1}$  sont en somme directe, donc  $F_1, \dots, F_{n+1}$  sont en somme directe.

• Réciproquement, supposons les  $F_i$  en somme directe. Alors  $\sum_{k=1}^n F_k$  et  $F_{n+1}$  sont en

somme directe, donc  $\dim \left( \sum_{k=1}^{n+1} F_k \right) = \dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) + \dim F_{n+1}$ .

Mais  $F_1, \dots, F_n$  sont en somme directe, donc par hypothèse de récurrence

$$\dim \left( \sum_{k=1}^n F_k \right) = \sum_{k=1}^n \dim F_k.$$

Finalement nous avons bien  $\dim \left( \sum_{k=1}^{n+1} F_k \right) = \sum_{k=1}^{n+1} \dim F_k$ .

On a donc  $P(n + 1)$ .

On a donc  $\forall n \in \mathbb{N} \quad P(n)$ .  $\square$

Le théorème suivant prouve qu'il revient au même de décomposer un  $\mathbb{K}$ -ev en sev en somme directe ou de découper une base.

**Théorème 2.2.9** (Base adaptée à une somme directe de  $n$  sev).  
Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -ev.

1. Soit  $F_1, \dots, F_n$  des sev de  $E$  tels que  $\bigoplus_{i=1}^n F_i = E$ . Si pour chaque  $i$  la famille  $\mathcal{B}_i$  est une base de  $F_i$ , alors la concaténation de  $\mathcal{B}_1, \dots, \mathcal{B}_n$  est une base de  $E$ , dite **adaptée** à la somme directe des  $F_i$ .
2. Réciproquement, si une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  est découpée en  $n$  parties notées  $\mathcal{B}_1, \dots, \mathcal{B}_n$ , et si l'on note pour chaque  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $F_i = \text{Vect } \mathcal{B}_i$ , alors  $\bigoplus_{i=1}^n F_i = E$ .

**Démonstration.** 1. Avec la proposition 2.2.8, si  $n_i$  est la dimension de  $F_i$ , alors  $\dim E = \sum_{i=1}^n n_i$ , qui est aussi le cardinal de la concaténation des bases  $\mathcal{B}_i$ . Il suffit donc de montrer que cette concaténation est une famille génératrice de  $E$ . Or tout élément  $x$  de  $E$  s'écrit comme une somme d'éléments des  $F_i$ , et chaque élément de  $F_i$  s'écrit comme combinaison linéaire d'éléments de  $\mathcal{B}_i$ . Ainsi  $x$  est une combinaison linéaire des éléments de la concaténation des  $\mathcal{B}_i$ , d'où le résultat.

2. Là encore,  $\dim E$  est égale à la somme des dimension des  $F_i$ , car  $\text{Card } \mathcal{B} = \sum_{i=1}^n \text{Card } \mathcal{B}_i$ . Toujours avec 2.2.8, il suffit de montrer que  $E = \sum_{i=1}^n F_i$ . Pour cela, si  $x \in E$ , il s'écrit comme une combinaison linéaire des vecteurs de  $\mathcal{B}$ . Dans cette combinaison linéaire, on regroupe les vecteurs appartenant à  $\mathcal{B}_i$ , et on note  $x_i$  la valeur de cette sous-combinaison linéaire. Alors  $x = \sum_{i=1}^n x_i$ , ce qui est le résultat voulu.  $\square$

Finissons cette partie avec un dernier résultat analogue à celui sur deux sev :

**Proposition 2.2.10** (Décomposition d'une application linéaire suivant des sev supplémentaires).

Soit  $E, F$  deux  $\mathbb{K}$ -ev. Soit  $E_1, \dots, E_n$  des sev de  $E$  tels que  $\bigoplus_{i=1}^n E_i = E$ . Pour chaque  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , introduisons  $u_i \in \mathcal{L}(E_i, F)$ . Alors il existe un unique  $u \in \mathcal{L}(E, F)$  tel que pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $u|_{E_i} = u_i$ .

**Démonstration.**

• Analyse : soit  $u$  une telle application. Soit  $x \in E$ , qui s'écrit de manière unique  $x = \sum_{i=1}^n x_i$ , où pour chaque  $i$  nous avons  $x_i \in E_i$ .

Alors  $u(x) = u\left(\sum_{i=1}^n x_i\right) = \sum_{i=1}^n u(x_i) = \sum_{i=1}^n u_i(x_i)$ , d'où l'unicité de  $u$  sous réserve d'existence, grâce à l'unicité des  $x_i$ .

• Synthèse : Soit  $x \in E$ , qui s'écrit de manière unique  $x = \sum_{i=1}^n x_i$ , où pour chaque  $i$

nous avons  $x_i \in E_i$ . Posons  $u(x) = \sum_{i=1}^n u_i(x_i)$ .

Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Si  $x \in E_i$ , alors  $x = x_i$  donc  $u(x) = u_i(x_i) = u_i(x)$ . Ceci étant vérifié pour tout  $i$ , nous avons bien  $u|_{E_i} = u_i$ .

Montrons enfin que  $u$  est linéaire : soit  $y = \sum_{i=1}^n y_i$  avec  $y_i \in E_i$ , et  $\lambda \in \mathbb{K}$ .

$$\begin{aligned} u(x + \lambda y) &= u\left(\sum_{i=1}^n x_i + \lambda y_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^n u_i(x_i + \lambda y_i) \\ &= \sum_{i=1}^n u_i(x_i) + \lambda u_i(y_i) \\ &= \sum_{i=1}^n u_i(x_i) + \lambda \sum_{i=1}^n u_i(y_i) \\ &= u(x) + \lambda u(y). \end{aligned}$$

□

### 3 Matrices par blocs

#### 3.1 Définition

**Définition 3.1.1** (Écriture par blocs).

Soit  $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ . On peut écrire la matrice sous la forme

$$M = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1p} \\ m_{21} & m_{22} & \cdots & m_{2p} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{np} \end{pmatrix}.$$

En traçant  $q - 1$  lignes horizontales distinctes et  $r - 1$  lignes verticales distinctes dans le tableau représentant  $M$ , on peut décomposer  $M$  en  $q \times r$  matrices extraites  $M_{ij}$  pour  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$  :

$$M = \begin{pmatrix} M_{11} & M_{12} & \cdots & M_{1r} \\ M_{21} & M_{22} & \cdots & M_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ M_{q1} & M_{q2} & \cdots & M_{qr} \end{pmatrix}.$$

Cette décomposition est appelée **décomposition par blocs** de  $M$  en  $q \times r$  blocs.

Formellement, une décomposition par bloc de  $M$  est la donnée de  $q \times r$  matrices  $M_{ij}$  pour  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$  telles que

1. Pour tout  $i \in \llbracket 1, q \rrbracket$ , les matrices  $M_{i1}, \dots, M_{ir}$  ont un même nombre de lignes  $n_i$  (toutes les matrices d'une même ligne ont même nombre de lignes).
2. Pour tout  $j \in \llbracket 1, r \rrbracket$ , les matrices  $M_{1j}, \dots, M_{qj}$  ont un même nombre de colonnes  $p_j$  (toutes les matrices d'une même colonne ont même nombre de colonnes).

3. En notant  $a_{hk}^{ij}$  le coefficient de la ligne  $h$ , colonne  $k$  de la matrice  $M_{ij}$  pour  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$  et  $(h, k) \in \llbracket 1, n_i \rrbracket \times \llbracket 1, p_j \rrbracket$ , on a  $a_{hk}^{ij} = m_{(s+h)(t+k)}$  où  $s = n_1 + \dots + n_{i-1}$  et  $t = p_1 + \dots + p_{j-1}$ .

On dira que la décomposition précédente est **triangulaire supérieure par blocs** si  $n = p$  et que :

1. pour tout  $i \in \llbracket 1, q \rrbracket$ ,  $M_{ii}$  est carrée ;
2. pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket^2$  avec  $i > j$ ,  $M_{ij}$  est nulle.

On définit de même les décompositions **triangulaires inférieures par blocs**.

Enfin, les décompositions **diagonales par blocs** sont celles dont tous les blocs  $M_{ij}$  tels  $i \neq j$  sont nuls et tous les blocs  $M_{ii}$  sont carrés.

#### Exemple 3.1.2.

En posant

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 & 10 & 11 & 12 \\ 13 & 14 & 15 & 16 & 17 & 18 \\ 19 & 20 & 21 & 22 & 23 & 24 \\ 25 & 26 & 27 & 28 & 29 & 30 \\ 31 & 32 & 33 & 34 & 35 & 36 \end{pmatrix},$$

$A$  peut se décomposer par bloc en

$$\begin{pmatrix} B & C & D \\ E & F & G \\ H & I & J \end{pmatrix},$$

où

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 7 & 8 \end{pmatrix},$$

$$D = \begin{pmatrix} 4 & 5 & 6 \\ 10 & 11 & 12 \end{pmatrix},$$

$$F = (15),$$

$$H = \begin{pmatrix} 19 & 20 \\ 25 & 26 \\ 31 & 32 \end{pmatrix},$$

$$J = \begin{pmatrix} 22 & 23 & 24 \\ 28 & 29 & 30 \\ 34 & 35 & 36 \end{pmatrix}.$$

$$C = \begin{pmatrix} 3 \\ 9 \end{pmatrix},$$

$$E = (13 \ 14),$$

$$G = (16 \ 17 \ 18),$$

$$I = \begin{pmatrix} 21 \\ 27 \\ 33 \end{pmatrix},$$

### Remarque 3.1.3.



Lorsqu'on parle de décomposition triangulaire supérieure (resp. triangulaire inférieure, diagonale) par bloc, c'est bien la décomposition qui est triangulaire supérieure (resp. triangulaire inférieure, diagonale). Toute matrice carrée admet en effet une décomposition (triviale) triangulaire supérieure (resp. triangulaire inférieure, diagonale) par blocs.

## 3.2 Opérations par blocs

**Proposition 3.2.1** (Combinaison linéaire par blocs).

Soit  $(A, B) \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})^2$ , admettant des décompositions par blocs

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{q1} & A_{q2} & \cdots & A_{qr} \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1r} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{q1} & B_{q2} & \cdots & B_{qr} \end{pmatrix},$$

où pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$ ,  $A_{ij}$  et  $B_{ij}$  sont de même taille. Soit  $\lambda \in \mathbb{K}$ .

Alors  $A + \lambda B$  vaut

$$\begin{pmatrix} A_{11} + \lambda B_{11} & A_{12} + \lambda B_{12} & \cdots & A_{1r} + \lambda B_{1r} \\ A_{21} + \lambda B_{21} & A_{22} + \lambda B_{22} & \cdots & A_{2r} + \lambda B_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{q1} + \lambda B_{q1} & A_{q2} + \lambda B_{q2} & \cdots & A_{qr} + \lambda B_{qr} \end{pmatrix}.$$

### Démonstration.

Notons, pour tout  $i \in \llbracket 1, q \rrbracket$  (resp. pour tout  $j \in \llbracket 1, r \rrbracket$ ),  $n_i$  (resp.  $p_j$ ) le nombre de lignes (resp. de colonnes) des matrices de la ligne  $i$  (resp. de la colonne  $j$ ) de ces décompositions par bloc.

Posons  $C = A + \lambda B$  et pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$ ,  $C_{ij} = A_{ij} + \lambda B_{ij}$ .

Notons  $a_{ij}$  pour  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, p \rrbracket$  les coefficients de la matrice  $A$ ,  $b_{ij}$  ceux de  $B$ ,  $c_{ij}$  ceux de  $C$  et pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, q \rrbracket \times \llbracket 1, r \rrbracket$  et tout  $(k, h) \in \llbracket 1, n_i \rrbracket \times \llbracket 1, p_j \rrbracket$ ,  $a_{hk}^{ij}$  (resp.  $b_{hk}^{ij}$ , resp.  $c_{hk}^{ij}$ ) ceux de  $A_{ij}$  (resp.  $B_{ij}$ , resp.  $C_{ij}$ ). On a alors, en posant  $s = n_1 + \dots + n_{i-1} + h$  et  $t = p_1 + \dots + p_{j-1} + k$ .

$$c_{st} = a_{st} + \lambda b_{st} = a_{hk}^{ij} + \lambda b_{hk}^{ij} = c_{hk}^{ij}$$

On a donc

$$C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1r} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{q1} & C_{q2} & \cdots & C_{qr} \end{pmatrix}$$

D'où le résultat.  $\square$

**Proposition 3.2.2** (Transposition par blocs).

Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})^2$ , admettant une décomposition par blocs

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{q1} & A_{q2} & \cdots & A_{qr} \end{pmatrix}.$$

Alors  $A^\top$  vaut

$$\begin{pmatrix} A_{11}^\top & A_{21}^\top & \cdots & A_{q1}^\top \\ A_{12}^\top & A_{22}^\top & \cdots & A_{q2}^\top \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1r}^\top & A_{2r}^\top & \cdots & A_{qr}^\top \end{pmatrix}.$$

**Démonstration.**

Laissée au lecteur.  $\square$

**Proposition 3.2.3** (Multiplication par blocs).

Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ .

On considère des décompositions de  $A$  en  $r \times s$  blocs et de  $B$  en  $s \times t$

blocs,

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & B_{s2} & \cdots & B_{st} \end{pmatrix},$$

telles que pour tout pour tout  $(i, k, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket \times \llbracket 1, s \rrbracket \times \llbracket 1, t \rrbracket$ , les matrices  $A_{ik}$  et  $B_{kj}$  aient des tailles compatibles par la multiplication.

Alors le produit  $A \times B$  s'écrit par blocs :

$$C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1t} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{r1} & C_{r2} & \cdots & C_{rt} \end{pmatrix},$$

où pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket \times \llbracket 1, t \rrbracket$ , on a

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^s A_{ik} \times B_{kj}$$

**Démonstration.**

Technique et pénible, sans intérêt.  $\square$

**Remarque 3.2.4.**

Comme toujours avec le produit matriciel, il convient de toujours s'assurer que les blocs ont les tailles adéquates pour pouvoir être multipliés entre eux.

**Exercice 3.2.5.**

Calculer  $A^2$ , avec

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

## 4 Matrices semblables

Dans cette section,  $E$  et  $F$  sont des  $\mathbb{K}$ -ev de dimension finie  $n$  et  $p$ ,  $\mathcal{B}, \mathcal{B}'$  sont des bases de  $E$  et  $\mathcal{C}, \mathcal{C}'$  des bases de  $F$ .

### Définition 4.0.1.

On appelle *matrice de passage de  $\mathcal{B}$  dans  $\mathcal{B}'$*  la matrice  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')$ . On la note parfois  $P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}$ .

**Théorème 4.0.2** (Changement de base). **Pour un vecteur** Soit  $x \in E$ . On note  $X = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(x)$  et  $X' = \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(x)$ , et  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')$ . Alors  $X = PX'$ .

**Pour une application linéaire** Avec les mêmes notations,  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ , et enfin  $Q = \text{Mat}_{\mathcal{C}}(\mathcal{C}')$ , nous avons  $\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{C}'}(u) = Q^{-1} \text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(u) P$ .



La formule de changement de base pour un vecteur s'écrit  $X = PX'$ , et non  $X' = PX$  (c'est une source d'erreur fréquente). Au moindre doute, n'hésitez pas à tracer le schéma correspondant.

### Remarque 4.0.3.

Le premier point correspond au schéma de la figure 1.

### Remarque 4.0.4.

Le second point correspond au schéma de la figure 2.

$$\begin{array}{ccc} x & & x \\ E, \mathcal{B} & \xleftarrow{\text{Id}_E} & E, \mathcal{B}' \\ X & \xleftarrow{P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}} & X' \end{array}$$

FIGURE 1 – Illustration de la relation de changement de bases pour un vecteur.

$$\begin{array}{ccc} E, \mathcal{B} & \xrightarrow[\text{Mat}_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f)]{f} & F, \mathcal{C} \\ \uparrow P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'} \text{Id}_E & & \downarrow \text{Id}_F [P_{\mathcal{C}}^{\mathcal{C}'}]^{-1} = P_{\mathcal{C}}^{\mathcal{C}'} \\ E, \mathcal{B}' & \xrightarrow[\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{C}'}(f)]{f} & F, \mathcal{C}' \end{array}$$

FIGURE 2 – Illustration de la relation de changement de bases pour une application linéaire.

### Proposition 4.0.5

(Changement de base pour un endomorphisme). Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -ev de dimension finie,  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  deux bases de  $E$  et  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Alors,

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(u) = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')^{-1} \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}').$$

### Définition 4.0.6

(Matrices semblables). Soit  $A$  et  $B$  deux matrices carrées de taille  $n$ . Deux matrices  $A$  et  $B$  sont dites semblables si et seulement s'il existe  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  vérifiant

$$A = P^{-1}BP.$$

La relation «  $A$  est semblable à  $B$  » est appelée relation de *similitude*.

**Proposition 4.0.7** (Caractérisation de la similitude par des endomorphismes).

Soit  $A$  et  $B$  deux matrices carrées de taille  $n$ .  $A$  et  $B$  sont semblables si et seulement si ce sont les matrices d'un même endomorphisme  $u$  exprimées dans deux bases différentes.

Plus exactement,  $A$  et  $B$  sont semblables si et seulement s'il existe un espace vectoriel  $E$  de dimension  $n$ , deux bases  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  et un endomorphisme  $u$  tel que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) = A$  et  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(u) = B$ .

**Démonstration.**

Le sens indirect est une conséquence de la formule de changement de base pour un endomorphisme (proposition 4.0.5).

Montrons le sens direct. Supposons que  $A$  et  $B$  sont semblables, c'est-à-dire qu'il existe  $P$  tel que  $A = P^{-1}BP$ . Choisissons un espace vectoriel  $E$  de dimension  $n$  et une base  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  de cet espace (on peut par exemple prendre  $E = \mathbb{K}^n$  et  $\mathcal{B}$  la base canonique de  $\mathbb{K}^n$ ). Notons  $e'_1, \dots, e'_n$  les vecteurs de  $E$  dont les coordonnées dans la base  $\mathcal{B}$  sont les colonnes de  $P$ . Alors  $P = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')$ .

Notons enfin  $u$  l'endomorphisme de  $E$  vérifiant  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) = B$ .

Alors,

$$\begin{aligned} \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(u) &= \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}')^{-1} \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\mathcal{B}') \\ &= P^{-1}BP \\ &= A, \end{aligned}$$

donc  $A$  et  $B$  sont les deux matrices d'un même endomorphisme relativement aux bases respectives  $\mathcal{B}'$  et  $\mathcal{B}$ .  $\square$

**Remarque 4.0.8.**

Deux matrices semblables ont donc même rang et même déterminant.

**Proposition 4.0.9.**

Considérons deux matrices  $A$  et  $B$  semblables de taille  $n$ . Alors pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $A^k$  et  $B^k$  sont des matrices semblables.

**Démonstration.**

Ce résultat peut être démontré au moins des deux manières suivantes :

**Par le calcul** On montre par récurrence sur  $k$  que pour tout  $k$ , on a  $A^k = P^{-1}B^kP$ .

Pour montrer que ce prédicat est héréditaire, il suffit de constater que pour tout  $k \in \mathbb{N}$  tel que le prédicat est vérifié, on a également  $A^{k+1} = A^kA = P^{-1}B^kPP^{-1}BP$ .

**Géométriquement**  $A$  et  $B$  sont deux matrices d'un même endomorphisme  $u$ , donc  $A^k$  et  $B^k$  sont deux matrices de  $u^k$ .  $\square$

## 5 Trace d'un endomorphisme, trace d'une matrice

### 5.1 Définition.

**Définition 5.1.1** (Trace d'une matrice).

Soit  $A$  une matrice carrée de taille  $n$ . Alors la **trace de**  $A$ , notée  $\text{tr}(A)$  (ou  $\text{Tr}(A)$ ), est la somme des éléments diagonaux de  $A$ .

En notant  $(a_{ij})_{(i,j) \in \llbracket 1,n \rrbracket \times \llbracket 1,n \rrbracket}$  les coefficients de  $A$  :

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}.$$

**Remarque 5.1.2.**

Pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , on a

$$\text{tr}(A^T) = \text{tr}(A).$$

**Démonstration.**

Les matrices  $A^T$  et  $A$  ont les mêmes éléments diagonaux.  $\square$

### 5.2 Linéarité.

**Proposition 5.2.1.**

Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , l'application trace est une forme linéaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

**Démonstration.**

Soit  $(A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Posons  $C = \lambda A + B$  et montrons  $\text{tr}(\lambda A + B) = \lambda \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$ . Notons  $(a_{ij})$ ,  $(b_{ij})$  et  $c_{ij}$  les coefficients respectivement de  $A$ , de  $B$  et de  $C$ .

Alors, on a

$$\begin{aligned} \text{tr}(C) &= \sum_{i=1}^n c_{ii} \\ &= \sum_{i=1}^n (\lambda a_{ii} + b_{ii}) \\ &= \lambda \sum_{i=1}^n a_{ii} + \sum_{i=1}^n b_{ii} \\ &= \lambda \text{tr}(A) + \text{tr}(B). \end{aligned}$$

□

### 5.3 Propriété fondamentale de la trace.

**Proposition 5.3.1.**

Soit  $(A, B) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2$ , alors,

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA).$$



$\text{tr}(A \times B) \neq \text{tr} A \times \text{tr} B$  ; par exemple, dans  $\mathcal{M}_2(\mathbb{K})$ ,  $0 = \text{tr}(E_{11} \times E_{22}) \neq 1 = \text{tr}(E_{11}) \times \text{tr}(E_{22})$ .

**Démonstration.**

Posons  $C = AB$  et  $D = BA$ . Notons  $(a_{ij})$ ,  $(b_{ij})$ ,  $(c_{ij})$  et  $(d_{ij})$  les coefficients respectifs de  $A$ ,  $B$ ,  $C$  et  $D$ .

On a, pour tout  $(i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2$  :

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \quad \text{et} \quad d_{ij} = \sum_{k=1}^n b_{ik} a_{kj}.$$

D'où, pour tout  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$  :

$$c_{ii} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ki} \quad \text{et} \quad d_{ii} = \sum_{k=1}^n b_{ik} a_{ki}.$$

D'où :

$$\text{tr}(C) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ki} \quad \text{et} \quad \text{tr}(D) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ki} b_{ik}.$$

Ainsi,

$$\text{tr}(C) = \sum_{1 \leq \alpha, \beta \leq n} a_{\alpha\beta} b_{\beta\alpha} \quad \text{et} \quad \text{tr}(D) = \sum_{1 \leq \alpha, \beta \leq n} a_{\alpha\beta} b_{\beta\alpha},$$

d'où l'égalité recherchée. □

**Remarque 5.3.2.** 1. On peut déduire de cette égalité que la trace d'un produit de matrices est invariant par permutations circulaires : pour toutes matrices  $A_1, \dots, A_k$  de taille  $n$ , on a

$$\begin{aligned} \text{tr}(A_1 A_2 \dots A_{k-1} A_k) &= \text{tr}(A_2 \dots A_k A_1) \\ &= \text{tr}(A_3 \dots A_k A_1 A_2) \\ &\dots \end{aligned}$$

2. En revanche, la trace d'un produit de matrice n'est **pas** invariant par n'importe quelle permutation. Par exemple, dans  $\mathcal{M}_2(\mathbb{K})$ , en notant  $(E_{ij})$  les matrices de la base canonique :

$$\text{tr}(E_{21} E_{11} E_{12}) = 1 \neq 0 = \text{tr}(E_{11} E_{21} E_{12}).$$

### 5.4 Invariance par similitude.

**Proposition 5.4.1.**

Deux matrices semblables ont même trace (on dit que la trace est un **invariant de similitude**) : soit  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , deux matrices semblables. Alors  $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$ .

**Démonstration.**

Il existe  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  vérifiant  $A = P^{-1}BP$ . Alors on a

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(A) &= \operatorname{tr}(P^{-1}(BP)) \\ &= \operatorname{tr}((BP)P^{-1}) \\ &= \operatorname{tr}(B). \end{aligned}$$

□

**Remarque 5.4.2.**

La réciproque de ce résultat est fausse. Par exemple, montrez que  $A =$

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ et } I_2 \text{ ne sont pas semblables.}$$

**5.5 Trace d'un endomorphisme en dimension finie.**

**Définition 5.5.1** (Trace d'un endomorphisme).

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie et  $u \in \mathcal{L}(E)$ . La **trace de l'endomorphisme**  $u$  et on note  $\operatorname{tr}(u)$  (ou  $\operatorname{Tr}(u)$ ) est le scalaire défini par

$$\operatorname{tr}(u) = \operatorname{tr}(\operatorname{Mat}_{\mathcal{B}}(u)),$$

où  $\mathcal{B}$  est une base quelconque de  $E$ . Cette valeur ne dépend pas du choix de la base  $\mathcal{B}$ .

**Démonstration.**

On a vu d'une part que deux matrices d'un même endomorphisme sont nécessairement semblables et d'autre part que la trace de matrices est un invariant de similitude. La valeur de  $\operatorname{tr}(u)$  ne dépend donc pas du choix de la base  $\mathcal{B}$ . □

**Exemple 5.5.2.**

L'endomorphisme  $\operatorname{Id}_E$  a pour trace  $\dim(E)$ .

**Exercice 5.5.3.**

Déterminer la trace de l'endomorphisme de dérivation dans  $\mathbb{K}_n[X]$ .

**5.6 Propriétés.**

**Proposition 5.6.1.**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie. La trace est une forme linéaire sur  $\mathcal{L}(E)$ .

**Démonstration.**

Il suffit de choisir une base de  $\mathcal{B}$  de  $E$  et constater que pour tous endomorphismes  $u$  et  $v$ , de matrices respectives  $A$  et  $B$ , et pour tout scalaire  $\lambda$ , on a

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(\lambda u + v) &= \operatorname{tr}(\lambda A + B) \\ &= \lambda \operatorname{tr}(A) + \operatorname{tr}(B) \\ &= \lambda \operatorname{tr}(u) + \operatorname{tr}(v). \end{aligned}$$

□

**Proposition 5.6.2.**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie et  $v$  et  $u$  deux endomorphismes de  $E$ . Alors,

$$\operatorname{tr}(v \circ u) = \operatorname{tr}(u \circ v).$$

**Démonstration.**

Il suffit de choisir une base  $\mathcal{B}$  de  $E$ . En notant  $A$  et  $B$  les matrices respectives de  $u$  et  $v$ , la matrice de  $v \circ u$  est  $BA$ , celle de  $u \circ v$  est  $AB$  et on sait que  $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$ , d'où le résultat. □

**Exemple 5.6.3.**

Vérifier ce résultat sur deux endomorphismes de  $\mathbb{R}^3$ .

**5.7 Trace d'un projecteur.**

Ce résultat hors-programme est tout de même à connaître.

**Proposition 5.7.1.**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie et  $p$  un projecteur. Alors, la trace de  $p$  est la dimension de  $\text{Im } p$  :

$$\text{tr}(p) = \text{rg } p.$$

**Démonstration.**

Notons  $n$  la dimension de  $E$ ,  $q$  celle de  $\text{Im } p$ .  $p$  étant un projecteur, on a  $E = \text{Im } p \oplus \text{Ker } p$ . Soit  $(e_1, \dots, e_q)$  une base de  $\text{Im } p$ . On a  $\dim \text{Ker } p = n - q$ , donc on peut trouver une base  $(e_{q+1}, \dots, e_n)$  de  $\text{Ker } p$ . La famille  $(e_1, \dots, e_n)$  est alors une base  $\mathcal{B}$  de  $E$  et relativement à cette base, la matrice de  $p$  est une matrice diagonale dont les  $q$  premiers coefficients valent 1 et tous les autres sont nuls. Sa trace est donc  $q$ .  $\square$

**Remarque 5.7.2.**

Ce résultat est faux pour d'autres endomorphismes que les projecteurs. Considérer par exemple un endomorphisme de matrice  $E_{12}$ .

## 6 Sous-espaces vectoriels stables

Dans cette section,  $E$  est un  $\mathbb{K}$ -ev, et  $u \in \mathcal{L}(E)$ .

### 6.1 Définitions et premières propriétés

**Définition 6.1.1** (Sev stable par une application linéaire).

On dit qu'un sev  $F$  de  $E$  est stable par  $u$  si  $u(F) \subset F$ , i.e. pour tout  $x \in F$ ,  $u(x) \in F$ .

**Proposition 6.1.2** (Endomorphisme induit).

Si  $F$  est stable par  $u$ , soit  $u_F : F \rightarrow F$ ,  $x \mapsto u(x)$ . Alors  $u_F$  est un endomorphisme de  $F$ . On l'appelle *endomorphisme induit par  $u$  sur  $F$* .

**Démonstration.**

$u_F$  est bien une application définie sur  $F$ , et par stabilité de  $F$ , elle est à valeurs dans  $F$ .

La linéarité est directe puisque  $u$  est linéaire.  $\square$

**Proposition 6.1.3.**

Si  $F$  et  $G$  sont deux sev stables par  $u$ , alors  $F + G$  et  $F \cap G$  le sont aussi.

**Démonstration.**

Direct.  $\square$

**Théorème 6.1.4** (Commutativité et stabilité).

Soit  $u, v \in \mathcal{L}(E)$  tels que  $u$  et  $v$  commutent. Alors  $\text{Ker } u$  et  $\text{Im } u$  sont stables par  $v$ .

**Démonstration.**

- Soit  $x \in \text{Ker } u$ . Alors  $u(v(x)) = u \circ v(x) = v \circ u(x) = v(0) = 0$ , donc  $v(x) \in \text{Ker } u$ .
- Soit  $y \in \text{Im } u$ . Il existe alors  $x \in E$  tel que  $y = u(x)$ . Alors  $v(y) = v \circ u(x) = u \circ v(x) = u(v(x)) \in \text{Im } u$ .  $\square$

**Lemme 6.1.5** (Matrices triangulaires et stabilité).

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension  $n$  et  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  une base de  $E$ . Pour  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ , on pose  $E_k = \text{Vect}(e_1, \dots, e_k)$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  et  $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u)$ .

Alors  $M$  est triangulaire supérieure si et seulement si pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $E_k$  est stable par  $u$ .

**Démonstration.**

Soit  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . Pour que  $E_k$  soit stable par  $u$ , il faut que  $u(e_k) \in E_k$ , c'est-à-dire que seuls les  $k$  premières lignes de la matrice colonne des coordonnées de  $u(e_k)$  dans  $\mathcal{B}$  soient non nulles.

Or la matrice  $M$  de  $u$  est la matrice formée de ces colonnes. Pour que tous les  $E_k$ , pour  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$  soient stables par  $u$ , il est donc nécessaire qu'elle soit triangulaire supérieure.

Réciproquement, supposons que cette matrice soit triangulaire supérieure. Alors pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$  et tout  $i \in \llbracket 1, k \rrbracket$ , on a  $u(e_i) \in E_i \subset E_k$ . Donc pour tout  $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $u(E_k) \subset \text{Vect } u(e_1), \dots, u(e_k) \subset E_k$ .  $\square$

**Remarque 6.1.6.**

Ce résultat s'adapte aux matrices triangulaires inférieures, en posant  $E_1 = \text{Vect}(e_k)$ ,  $E_2 = \text{Vect}(e_{k-1}, e_k)$ , ...

**6.2 Stabilité et matrices triangulaires par blocs**

**Proposition 6.2.1** (Stabilité et écriture par blocs).

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension  $n$ ,  $F$  un sous-espace vectoriel de dimension  $p$ . Soit  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_p, e_{p+1}, \dots, e_n)$  une base de  $E$  adaptée à  $F$ . Soit enfin  $u \in \mathcal{L}(E)$ . On a la caractérisation suivante :  $F$  est stable par  $u$  si et seulement si la matrice de  $u$  dans  $\mathcal{B}$  est triangulaire supérieure par blocs :

$$\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$$

où  $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{K})$  est la matrice de l'endomorphisme induit  $u|_F$ .

**Démonstration.**

• Supposons que  $F$  est stable par  $u$ .

$u$  a de toutes façons une décomposition de la forme  $\begin{pmatrix} A & B \\ D & C \end{pmatrix}$ , où  $A$  est carrée d'ordre  $p$  et  $C$  carrée d'ordre  $n - p$ .

Puisque  $F$  est stable par  $u$ , alors pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $u(e_i) \in F$ , et donc les composantes de  $u(e_i)$  sur  $e_{p+1}, \dots, e_n$  sont nulles. Ceci assure par définition que  $D = 0$ . De plus,  $u|_F$  est une application linéaire de  $F$  dans  $E$ . Si l'on note  $\mathcal{B}' = (e_1, \dots, e_p)$ , alors

$\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}(u|_F) = \begin{pmatrix} A \\ 0 \end{pmatrix}$ . Mais on voit facilement qu'en considérant  $u|_F$ , qui n'est autre

que  $u|_F$  pour laquelle l'ensemble d'arrivée est  $F$ , alors  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(u|_F)$  n'est autre que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}(u|_F)$  à laquelle on a ôté toutes les coordonnées que  $(e_{p+1}, \dots, e_n)$ , qui sont nulles : c'est exactement  $A$ .

• Réciproquement, supposons que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) = \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$ . Alors cela signifie que pour

tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ ,  $u(e_i) \in F$ , les coordonnées de  $u(e_i)$  sur  $(e_{p+1}, \dots, e_n)$  sont nulles, et donc  $u(e_i) \in \text{Vect}(e_1, \dots, e_p)$ , i.e.  $u(e_i) \in F$ . Par linéarité, on a donc  $u(\text{Vect}(e_1, \dots, e_p)) \subset F$ , donc  $u(F) \subset F$ .  $\square$

**Proposition 6.2.2** (Stabilité de sev supplémentaires et écriture par blocs).

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie,  $F_1, \dots, F_p$  des sous-espaces vectoriels tels que  $E = \bigoplus_{i=1}^p F_i$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ . Les  $F_i$  sont tous stables par  $u$  si et seulement si la matrice de  $u$  dans une base  $\mathcal{B} = (\mathcal{B}_1, \dots, \mathcal{B}_p)$  adaptée à la somme directe est diagonale par blocs :

$$\begin{pmatrix} A_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & A_p \end{pmatrix}$$

où  $A_i \in \mathcal{M}_{n_i}(\mathbb{K})$  est la matrice de l'endomorphisme induit  $u|_{F_i}$ .

**Démonstration.**

On remarque que dans la proposition précédente, en appliquant exactement le même raisonnement que pour  $F$ ,  $G = \text{Vect}(e_{p+1}, \dots, e_n)$  est stable par  $u$  si et seulement si  $B = 0$ . Or  $G$  est un supplémentaire de  $F$ . Nous avons donc exactement montré le résultat voulu dans le cas  $p = 2$ .

Le cas général se démontre de la manière, par récurrence en écrivant que  $E = \bigoplus_{i=1}^{p+1} F_i = (\bigoplus_{i=1}^p F_i) \oplus F_{p+1}$ .  $\square$

**Corollaire 6.2.3.**

Soit  $E$  un espace de dimension finie  $n$ , de base  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ . Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme laissant stable les  $n$  droites vectorielles  $F_i = \text{Vect}(e_i)$ . Alors, la matrice de  $u$  dans la base  $\mathcal{B}$  est diagonale :

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix}$$

où chaque  $\lambda_i \in \mathbb{K}$ .

## 7 Déterminant

### 7.1 Déterminant d'une matrice carrée

#### Définition 7.1.1.

L'application déterminant est l'unique application  $\det : \mathcal{M}_n(\mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{K}$  vérifiant :

1.  $\det$  est linéaire par rapport aux colonnes de sa variable ;
2.  $\det$  est alternée par rapport aux colonnes de sa variable ;
3.  $\det I_n = 1$ .

Lorsque  $A = (a_{ij})_{ij}$ , on note  $\det A = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$ .

#### Théorème 7.1.2 (Règles de calcul).

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

1. Ajouter à une ligne ou une colonne de  $A$  une combinaison linéaire des autres lignes ou colonnes ne change pas le déterminant de  $A$  ;
2. Multiplier une ligne ou une colonne de  $A$  par une constante  $\lambda \in \mathbb{K}$ , change le déterminant de  $A$  en  $\lambda \det A$  ;
3. Échanger deux lignes ou deux colonnes de  $A$  change le déterminant de  $A$  en  $-\det A$  ;
4. Si  $A$  a une ligne ou une colonne nulle, ou combinaison linéaire des autres, alors  $\det A = 0$ .

#### Théorème 7.1.3 (Déterminant d'une matrice triangulaire).

Soit  $A = (a_{i,j})$  une matrice triangulaire. Alors,

$$\det A = \prod_{i=1}^n a_{i,i}.$$

#### Remarque 7.1.4.

Avec ce résultat on retrouve facilement qu'une matrice triangulaire est inversible si et seulement si elle n'a pas de zéro sur la diagonale.

#### Définition 7.1.5 (Mineur et cofacteur).

Soit  $A = (a_{i,j}) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

1. On appelle **mineur d'ordre**  $(i, j)$  de  $A$  le scalaire  $\Delta_{i,j} = \det A_{i,j}$  où  $A_{i,j}$  est la matrice de  $\mathcal{M}_{n-1}(\mathbb{K})$  obtenue à partir de  $A$  en supprimant la  $i^e$  ligne et la  $j^e$  colonne.
2. On appelle **cofacteur d'ordre**  $(i, j)$  de  $A$  le scalaire  $(-1)^{i+j} \Delta_{i,j}$ .

#### Théorème 7.1.6 (Développement par rapport à une ligne ou une colonne).

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  $A = (a_{i,j})$ , soit  $i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket$ .

1. Développement par rapport à la  $i^e$  ligne :

$$\det A = \sum_{k=1}^n (-1)^{i+k} a_{i,k} \Delta_{i,k}.$$

2. Développement par rapport à la  $j^e$  colonne :

$$\det A = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+j} a_{k,j} \Delta_{k,j}.$$

#### Remarque 7.1.7.

Le résultat 7.1.2 est le plus important, car il permet de calculer des déterminants par pivot de Gauss, ce qui est la méthode la plus efficace. Pour plus d'efficacité, on combinera pivot de Gauss et développement

: grâce à un pivot, on annule tous les coefficients d'une ligne ou d'une colonne sauf un (deux au pire), puis on développe par rapport à cette ligne ou cette colonne. On obtient alors un déterminant dont la dimension a diminué de un. Puis on réitère jusqu'à obtenir une matrice  $2 \times 2$ , ou une matrice triangulaire.

Tout développement par rapport à une ligne ou une colonne contenant deux ou plus coefficients non nuls est tout à fait inefficace et devra être évité.

**Proposition 7.1.8** (Propriétés du déterminant d'une matrice).

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

1.  $\det(A^\top) = \det A$  ;
2.  $\det(AB) = \det A \times \det B$  ;
3.  $A$  est inversible si et seulement si  $\det A \neq 0$ , et dans ce cas,  $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det A}$ .

**Remarque 7.1.9.**

On définit aussi le déterminant d'un endomorphisme (resp. d'une famille de vecteurs) comme étant le déterminant d'une matrice représentant cet endomorphisme (resp. cette famille de vecteurs). Il est bien indépendant du choix de la base.

**7.2 Déterminant « par blocs »**

**Proposition 7.2.1** (Déterminant par blocs).

Soit  $M = \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & I_p \end{pmatrix}$  une matrice par blocs de  $\mathcal{M}_{n+p}(\mathbb{K})$ , avec  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  et  $B \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{K})$ . Alors

$$\det M = \det A.$$

**Démonstration.**

Considérons l'application  $f : (\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}))^n \rightarrow \mathbb{K}$  telle que  $f(x_1, \dots, x_n) = \det M$ , avec

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ 0_n & \text{Id}_p \end{pmatrix} \text{ et } B \text{ fixée, où } A \text{ est la matrice de } (x_1, \dots, x_n) \text{ dans la base canonique.}$$

Avec un léger abus de notation, on notera ceci  $f(A)$ . Cette application est  $n$ -linéaire alternée, donc il existe  $k \in \mathbb{K}$  telle que pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ ,  $f(A) = k \det A$ . Or pour  $A = I_n$ ,  $M$  est une matrice triangulaire de déterminant 1, donc  $k = 1$ , et le résultat est démontré.  $\square$

**Remarque 7.2.2.**

Nous avons bien sûr de la même manière  $\det \begin{pmatrix} I_n & B \\ 0 & C \end{pmatrix} = \det C$ .

**Théorème 7.2.3.**

[Déterminant d'une matrice triangulaire par blocs] Soit  $M = \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$

une matrice triangulaire par blocs. Alors,

$$\det M = \det A \times \det C.$$

**Démonstration.**

Il suffit d'écrire

$$\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_n & 0 \\ 0 & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & I_p \end{pmatrix}.$$

$\square$

**Remarque 7.2.4.**

Le résultat s'adapte évidemment dans le cas des matrices triangulaire inférieures par blocs, ainsi que dans le cas de matrices triangulaires par blocs avec plus de deux blocs sur la diagonale.



La formule ne se généralise pas aux matrices par blocs non

triangulaires. Ainsi,  $\begin{vmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} \neq \begin{vmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{vmatrix}.$

### 7.3 Déterminant de Vandermonde

**Proposition 7.3.1** (Déterminant de Vandermonde).

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $x_0, \dots, x_n$   $n + 1$  scalaires. On définit le *déterminant de Vandermonde* par :

$$V(x_0, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{vmatrix}.$$

Alors,

$$V(x_0, \dots, x_n) = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i).$$

**Démonstration.**

Ce déterminant est un classique parmi les classiques. Il est possible de le calculer directement par pivot de Gauss. Ici, on le démontre par récurrence.

Les cas  $n = 0$  ou  $n = 1$  sont évidents :  $V(x_0) = 1$  et  $V(x_0, x_1) = x_1 - x_0$ .

Soit  $n \in \mathbb{N}$  tel que le résultat soit vrai au rang  $n$ . Considérons le polynôme  $V(x_0, \dots, x_n, X)$ . En le développant par rapport à la dernière ligne, on voit qu'il est de degré au plus  $n + 1$ , et que le terme en  $X^{n+1}$  a pour coefficient  $V(x_0, \dots, x_n)$ . Or il est aisé de voir qu'il a pour racines  $x_0, \dots, x_n$ . Il existe donc un scalaire  $k \in \mathbb{K}$  tel que

$$V(x_0, \dots, x_n, X) = k \prod_{i=0}^n (X - x_i).$$

Ce scalaire  $k$  est le coefficient dominant de  $V(x_0, \dots, x_n, X)$ , c'est donc en développant sur la dernière ligne :  $V(x_0, \dots, x_n)$ . Ainsi, en évaluant ce polynôme en  $x_{n+1}$ , il vient :

$$V(x_0, \dots, x_n, x_{n+1}) = V(x_0, \dots, x_n) \prod_{i=0}^n (x_{n+1} - x_i)$$

ce qui, en utilisant l'hypothèse de récurrence, est bien le résultat recherché.  $\square$

## 8 Polynômes d'endomorphismes

Dans toute cette section,  $E$  est un  $\mathbb{K}$ -ev,  $P, Q \in \mathbb{K}[X]$ ,  $u, v \in \mathcal{L}(E)$ ,  $n \in \mathbb{N}$  et  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

Le point important de cette section est celui-ci : puisque  $u \in \mathcal{L}(E)$ , on peut composer  $u$  avec elle-même, et donc définir  $u^k$  pour tout  $k \in \mathbb{N}$  (avec la convention  $u^0 = \text{Id}_E$ ). Comme  $\mathcal{L}(E)$  est stable par combinaisons linéaires, alors toute combinaison linéaire de puissances de  $u$  est encore un endomorphisme de  $E$ .

Le même raisonnement s'applique aux matrices de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

### 8.1 Définitions

**Définition 8.1.1** (Polynôme d'endomorphisme).

Soit  $P \in \mathbb{K}[X]$ , que l'on écrit  $\sum_{k=0}^n a_k X^k$ .

On note alors  $P(u) = \sum_{k=0}^n a_k u^k$ . C'est un endomorphisme, et l'on dit que c'est un **polynôme de l'endomorphisme**  $u$ . L'ensemble des polynômes en  $u$  est noté  $\mathbb{K}[u]$ .

De même, si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , on note  $P(A) = \sum_{k=0}^n a_k A^k$ , qui est une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . C'est un polynôme de la matrice  $A$ . L'ensemble des polynômes en  $A$  est noté  $\mathbb{K}[A]$ .

**Remarque 8.1.2.**

Attention aux termes constants : si  $P = X + 1$ ,  $P(u) = u + \text{Id}_E$ , et  $P(A) = A + I_n$ . Les expressions  $u + 1$  et  $A + 1$  ne sont pas homogènes et n'ont pas de sens.

**Proposition 8.1.3.**

Soit  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$ . Alors :

1.  $(\lambda P + \mu Q)(u) = \lambda P(u) + \mu Q(u)$  ;
2.  $(P \times Q)(u) = P(u) \circ Q(u)$  ;
3. Comme  $PQ = QP$ , les polynômes de l'endomorphisme  $u$  commutent entre eux.

**Démonstration.** 1. Simple écriture de la définition.

2. On procède par étapes :

- Si  $P = X^n$  et  $Q = X^m$ , alors  $(PQ)(u) = (X^{n+m})(u) = u^{n+m}$  et  $P(u) \circ Q(u) = u^n \circ u^m = u^{n+m}$ .
- Si  $P = X^n$  et  $Q = \sum_{k=0}^m b_k X^k$ , alors  $PQ = \sum_{k=0}^m b_k X^{k+n}$  donc

$$\begin{aligned} (PQ)(u) &= \sum_{k=0}^m b_k u^{n+k} \\ &= \sum_{k=0}^m b_k (u^n \circ u^k) \\ &= u^n \circ \left( \sum_{k=0}^m b_k u^k \right) \\ &= P(u) \circ Q(u). \end{aligned}$$

- Si  $P = \sum_{k=0}^n a_k X^k$  :

$$\begin{aligned} (PQ)(u) &= \sum_{k=0}^n a_k [(X^k Q)(u)] \\ &= \sum_{k=0}^n a_k [u^k \circ Q(u)] \text{ avec le point précédent} \\ &= \left[ \sum_{k=0}^n a_k u^k \right] \circ Q(u) \text{ par linéarité} \\ &= P(u) \circ Q(u). \end{aligned}$$

$$P(u) \circ Q(u) = (PQ)(u) = (QP)(u) = Q(u) \circ P(u). \quad \square$$

**Remarque 8.1.4.**

Les polynômes  $PQ$  et  $P \circ Q$  n'ont rien à voir. De même, ne confondez pas  $P(u) \circ Q(u) = (PQ)(u)$ , et  $(P \circ Q)(u) = P(Q(u))$ .

**Exercice 8.1.5.**

Soit  $x \in E$ . Parmi les expressions suivantes, lesquelles ont un sens ?

- |                     |                         |
|---------------------|-------------------------|
| 1. $u^2(x)$         | 6. $P(Q(u))(x)$         |
| 2. $(u(x))^2$       | 7. $P(u) \circ Q(u)(x)$ |
| 3. $P(u(x))$        | 8. $P(u)(Q(u)(x))$      |
| 4. $(P(u))(x)$      | 9. $(PQ)(u)(x)$         |
| 5. $(P \circ u)(x)$ | 10. $P(u)(x)Q(u)(x)$ .  |

**Proposition 8.1.6.**

Si  $u$  et  $v$  commutent, alors  $P(u)$  et  $Q(v)$  aussi.

De plus,  $\text{Ker } P(u)$  et  $\text{Im } P(u)$  sont stables par  $Q(v)$ .

**Démonstration.**

Avec le premier point, le second est direct grâce à 6.1.4.

La démonstration du premier point est pénible, donnons-en les étapes :

- on montre par récurrence sur  $n$  que pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,  $u \circ v^n = v^n \circ u$  ;
- on en déduit par inversion des rôles que pour tout  $n, m \in \mathbb{N}$ ,  $u^m \circ v^n = v^n \circ u^m$ , ce qui signifie que  $(X^m)(u)$  et  $(X^n)(v)$  commutent ;
- par linéarité on en déduit que  $P(u)$  et  $v^n$  commutent ;
- par inversion des rôles on en déduit que  $P(u)$  et  $Q(v)$  commutent.

□

**Proposition 8.1.7** (Matrice d'un polynôme d'endomorphisme).

Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ . Alors  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(P(u)) = P(\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u))$ .

**Démonstration.**

On sait que pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u^k) = (\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u))^k$ , et ensuite par linéarité

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}\left(\sum_{k=0}^n a_k u^k\right) = \sum_{k=0}^n a_k \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u^k) = \sum_{k=0}^n a_k (\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u))^k. \quad \square$$

Cela permet de montrer que les polynômes de matrices vérifient les mêmes propriétés que les polynômes d'endomorphisme : les propositions 8.1.3 et 8.1.6 sont valables en remplaçant  $u$  et  $v$  par deux matrices  $A$  et  $B$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

**Corollaire 8.1.8.**

Si deux matrices  $A$  et  $B$  sont semblables, alors  $P(A)$  et  $P(B)$  aussi.

**Démonstration.**

Soit  $A, M, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  telles que  $M$  est inversible et  $A = MBM^{-1}$ . Alors pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $A^k = MB^kM^{-1}$ . Ainsi, par une simple factorisation, pour tout  $a_0, \dots, a_n \in \mathbb{K}$ ,

$$\sum_{k=0}^n a_k A^k = M \left( \sum_{k=0}^n a_k B^k \right) M^{-1}, \text{ donc } P(A) = MP(B)M^{-1}. \quad \square$$

**8.2 Polynômes annulateurs**

**Définition 8.2.1** (Polynôme annulateur).

On dit que  $P$  *annule* ou est un *polynôme annulateur* de  $u$  (resp.  $A$ ) si  $P(u) = 0$  (resp.  $P(A) = 0$ ).

**Exercice 8.2.2.**

Soit  $p$  un projecteur et  $s$  une symétrie. Trouvez des polynômes annulateurs de  $p$  et  $s$ .

**Proposition 8.2.3.**

En dimension finie, tout endomorphisme possède un polynôme annulateur non nul.

De même, toute matrice possède un polynôme annulateur non nul.

**Démonstration.**

Montrons-le pour un endomorphisme  $u \in \mathcal{L}(E)$  avec  $\dim E = n$ , la démonstration étant similaire pour une matrice.

Nous savons que  $\dim \mathcal{L}(E) = n^2$ . Or la famille  $(\text{Id}_E, u, u^2, \dots, u^{n^2})$  est de cardinal  $n^2 + 1$  donc elle est liée. Ainsi il existe  $a_0, \dots, a_{n^2}$  non tous nuls tels que  $\sum_{k=0}^{n^2} a_k u^k = 0$ .  $\square$

**Exercice 8.2.4.**

Montrer que

1. si deux matrices carrées  $A$  et  $B$  sont semblables,  $A$  et  $B$  ont les mêmes polynômes annulateurs ;
2. si  $A$  est une matrice carrée,  $A$  et  $A^T$  ont les mêmes polynômes annulateurs.

**8.3 Exemples d'utilisations d'un polynôme annulateur**

- Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ , possédant un polynôme annulateur  $P = \sum_{k=0}^n a_k X^k$  tel que  $a_0 \neq 0$ .

On a alors :  $a_0 \text{Id}_E + u \circ (\sum_{k=1}^n a_k u^{k-1}) = 0$ , ce qui prouve que  $u$  est inversible et permet d'exprimer  $u^{-1}$  à l'aide des puissances de  $u$ .

- Soit  $u \in \mathcal{L}(E)$ , possédant un polynôme annulateur (non nul)  $P$ . Alors, pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , la division euclidienne de  $X^n$  par  $P$  s'écrit :  $X^n = PQ_n + R_n$  (où  $\deg(R_n) < \deg(P)$ ). On a alors :  $u^n = P(u) \circ Q_n(u) + R_n(u) = R_n(u)$ , ce qui permet d'exprimer  $u^n$  à l'aide des puissances de  $u$ .

**Exercice 8.3.1.**

Soit  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .

1. Trouver une relation entre  $A^2, A$  et  $I_3$ . En déduire  $A^n$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$ .
2. Montrer que  $A$  est inversible, calculer  $A^{-1}$ .
3. Calculer  $A^n$  pour  $n \in \mathbb{Z}$ .

## 9 Interpolation de Lagrange

### 9.1 Définition du problème

Dans cette partie, on considère un entier  $n$  et  $(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)$  des couples d'éléments de  $\mathbb{K}$ .

On aimerait savoir s'il existe un polynôme  $P$  vérifiant

$$\forall i \in \llbracket 0, n \rrbracket \quad P(x_i) = y_i, \quad (2)$$

dit autrement, on cherche s'il existe une fonction polynomiale dont le graphe passe par tous les points  $(x_i, y_i)$  pour  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$ .

Il est bien évident que s'il existe  $i$  et  $j$  distincts tels que  $x_i = x_j$  et  $y_i = y_j$ , on peut supprimer le couple  $(x_j, y_j)$  de la liste des couples considérés sans changer le problème.

Il est évident également que s'il existe  $i$  et  $j$  distincts tels que  $x_i = x_j$  et  $y_i \neq y_j$ , il n'existe pas de solution.

C'est pourquoi, par la suite, **on suppose que  $x_0, \dots, x_n$  sont deux à deux distincts.**

### 9.2 Polynômes de Lagrange

**Définition 9.2.1** (Base de Lagrange).

On appelle **base de Lagrange associée aux points**  $x_0, \dots, x_n$  le  $(n+1)$ -uplet  $(L_0, \dots, L_n)$  vérifiant pour tout  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$  :

$$L_i = \frac{1}{\alpha_i} \prod_{\substack{j \in \llbracket 0, n \rrbracket \\ j \neq i}} (X - x_j)$$

où

$$\alpha_i = \prod_{\substack{j \in \llbracket 0, n \rrbracket \\ j \neq i}} (x_i - x_j).$$

**Proposition 9.2.2.**

Pour tout  $(i, j) \in \llbracket 0, n \rrbracket^2$ , on a  $L_i(x_i) = 1$  et  $L_i(x_j) = 0$  si  $j \neq i$ .

Autrement dit, dans tous les cas, on a

$$L_i(x_j) = \delta_{i,j}.$$

**Corollaire 9.2.3** (Expression d'un polynôme dans la base de Lagrange).

Soit  $(\lambda_0, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^{n+1}$ . Alors, en posant

$$P = \sum_{i=0}^n \lambda_i L_i,$$

on a pour tout  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$  :

$$P(x_i) = \lambda_i.$$

**Théorème 9.2.4.**

(Résolution du problème de Lagrange dans  $\mathbb{K}_n[X]$ ).

Il existe un unique polynôme  $P$  de degré au plus  $n$  vérifiant l'équation (2).

Il s'agit du polynôme

$$\sum_{i=0}^n y_i L_i.$$

**Démonstration. Unicité sous réserve d'existence** Soit  $P$  et  $Q$  deux polynômes de degré au plus  $n$  vérifiant la propriété demandée. Alors  $P$  et  $Q$  coïncident en  $n+1$  points distincts et sont de degré au plus  $n$  donc  $P$  et  $Q$  sont égaux.

**Existence** Le polynôme donné dans l'énoncé vérifie évidemment l'équation (2). Par ailleurs, il s'agit d'une combinaison linéaire de polynômes qui sont tous de degré  $n$ . Il est donc de degré au plus  $n$ . □

**Exercice 9.2.5.**

Montrer que pour tout  $P \in \mathbb{K}_n[X]$ , il existe un unique  $(\lambda_0, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^{n+1}$  tel que  $P = \sum_{i=0}^n \lambda_i L_i$ .

**Exercice 9.2.6.**

Déterminer l'unique polynôme  $P$  de degré au plus 3 vérifiant  $P(-1) = -9$ ,  $P(0) = -1$ ,  $P(1) = 5$  et  $P(2) = 21$ .

**Corollaire 9.2.7.**

(Résolution du problème de Lagrange dans  $\mathbb{K}[X]$ ).

L'ensemble des polynômes vérifiant l'équation (2) est

$$\{ P \times D + P_0 \mid P \in \mathbb{K}[X] \}$$

où

$$D = \prod_{i=0}^n (X - x_i),$$

$$P_0 = \sum_{i=0}^n y_i L_i.$$

**Démonstration.**

Remarquons tout d'abord que pour tout  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$ , on a  $D(x_i) = 0$ .

**Analyse** Soit  $Q$  un polynôme vérifiant l'équation (2). En effectuant la division euclidienne de  $Q$  par  $D$ , on peut écrire  $Q$  sous la forme  $P \times D + R$  où  $P \in \mathbb{K}[X]$  et  $R \in \mathbb{K}[X]$  avec  $\deg R < n + 1$ . On a donc  $\deg R \leq n$ .

De plus, pour tout  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$ , on a  $R(x_i) = Q(x_i) - P(x_i)D(x_i) = y_i - P(x_i) \times 0 = y_i$ . Donc  $R$  est nécessairement le polynôme  $P_0$  et  $P$  s'écrit sous la forme  $P \times D + P_0$ .

**Synthèse** Réciproquement, soit  $P$  un polynôme. Posons  $Q = P \times D + P_0$ . Alors pour tout  $i \in \llbracket 0, n \rrbracket$ , on a  $Q(x_i) = P(x_i) \times 0 + P_0(x_i) = y_i$ . Donc  $Q$  vérifie l'équation (2).

**Conclusion** L'ensemble des polynômes vérifiant l'équation (2) est

$$\{ P \times D + P_0 \mid P \in \mathbb{K}[X] \}.$$

□

**Remarque 9.2.8.**

En exprimant l'équation (2) sous la forme

$$(P(x_0), \dots, P(x_n)) = (y_0, \dots, y_n),$$

cet ensemble de solutions est encore un ensemble de la forme solution particulière plus l'ensemble des solutions de l'équation homogène associée.

**9.3 Lien avec le déterminant de Vandermonde**

L'existence et l'unicité d'une solution de degré inférieur ou égal à  $n$  au problème posé aurait aussi pu être vue de la manière suivante :

Soit  $P = \sum_{k=0}^n a_k X^k$ .

L'équation  $P(x_i) = y_i$  s'écrit alors  $\sum_{k=0}^n a_k x_i^k = y_i$ . On peut la mettre sous forme matricielle, ce qui donne

$$\begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = y_0.$$

Ainsi  $P$  est solution si et seulement si les  $a_k$  sont solution de l'équation matricielle suivante :

$$M \times \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

avec  $M = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{pmatrix}.$

Mais  $\det M$  est un déterminant de Vandermonde, et il est non nul car les  $x_i$  sont distincts. La matrice  $M$  est donc inversible, et donc

$$\begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = M^{-1} \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \text{ est l'unique solution.}$$

Cette méthode a l'inconvénient de ne pas donner d'expression exacte exploitable de la solution, car on ne sait pas calculer  $M^{-1}$  de manière exacte. Elle se prêt par contre a des calculs approchés.

La base de Lagrange n'est pas idéale non plus : si on change un des  $x_i$ , ou si l'on rajoute un point, tous les polynômes de Lagrange changent. Il existe aussi la base de Newton, qui contourne ce problème. Ses vecteurs sont les  $\left( \prod_{i=1}^k (X - x_i) \right)_{k \in [1, n]}$ .

### Exercice 9.3.1.

Calculer le polynôme d'interpolation de Lagrange  $P$  vérifiant  $P(0) = 2$ ,  $P(1) = -1$ ,  $P(2) = 3$  et  $P(-1) = -2$ , sans utiliser les polynômes de Lagrange. On cherchera une solution sous la forme  $a + bX + cX(X - 1) + dX(X - 1)(X - 2) + eX(X - 1)(X - 2)(X + 1)$ . Cette méthode est appelée *méthode d'interpolation de Newton*.

## 10 Exercices classiques

### 10.1 Image d'une base par un endomorphisme

Soit  $F$  et  $G$  deux sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $E$  de dimension finie.

- Déterminer une condition nécessaire et suffisante pour qu'il existe un endomorphisme  $u$  tel que  $\text{Ker}(u) = F$  et  $\text{Im}(u) = G$ .
- Construire un tel endomorphisme  $u$  avec  $E = \mathbb{R}^3$ ,  $F = \{ (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x + y + z = 0 \}$  dans  $\mathbb{R}^3$  et  $G = \{ \lambda(2, -1, -1) \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$ .

### 10.2 Expression et éléments caractéristiques d'un projecteur ou d'une symétrie

- Donner les éléments caractéristiques de l'application  $f$  définie sur  $\mathbb{R}^3$  par :

$$f : \begin{cases} \mathbb{R}^3 & \longrightarrow \mathbb{R}^3 \\ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} & \longmapsto \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3x & - & y & + & 2z \\ -x & + & 3y & + & 2z \\ x & + & y & + & 2z \end{pmatrix} \end{cases}.$$

- Donner l'expression de la symétrie par rapport à  $\text{Vect}(1, 0, -1)$  et parallèlement à  $\text{Vect}((1, 2, 0), (1, 1, -1))$ .

### 10.3 Une caractérisation des homothéties

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$ , où  $E$  est un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel.

- Déterminer l'ensemble des endomorphismes de  $E$  laissant stables tous les sev de dimension 1.

Cette question est archi-classique, et n'est pas toujours présentée sous cette forme.

On pourra se demander le lien entre

$$\forall x \in E, \exists \lambda \in \mathbb{K}, f(x) = \lambda x$$

et

$$\exists \lambda \in \mathbb{K}, \forall x \in E, f(x) = \lambda x.$$

- Déterminer l'ensemble des endomorphismes de  $E$  laissant stables tous les sev de dimension 2.
- Si  $E$  est de dimension finie, en déduire le "centre" de  $\mathcal{L}(E)$ , c'est-à-dire l'ensemble endomorphismes qui commutent avec tous les endomorphismes (on pourra remarquer qu'un tel endomorphisme commute nécessairement avec les projections sur toutes les droites vectorielles).
- Quel est le centre de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  ?
- Retrouver le résultat précédent en utilisant la base canonique de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

### 10.4 « Inégalité triangulaire » et une autre inégalité autour du rang

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -espaces vectoriels de dimensions finies et  $u, v \in \mathcal{L}(E, F)$ .

1. a) Montrer que  $\text{rg}(u + v) \leq \text{rg}(u) + \text{rg}(v)$ .  
 b) En déduire que  $|\text{rg}(u) - \text{rg}(v)| \leq \text{rg}(u + v)$ .
2. On suppose que  $E = F$ , et  $\dim E = n$ . Montrer l'encadrement :

$$\text{rg}(u) + \text{rg}(v) - n \leq \text{rg}(u \circ v) \leq \inf(\text{rg}(u), \text{rg}(v)).$$

### 10.5 Noyaux itérés

Soit  $f$  un endomorphisme d'un espace de dimension finie  $n$  non nulle. On définit, pour tout entier naturel  $p$  :

$$F_p = \text{Ker}(f^p) \quad \text{et} \quad G_p = \text{Im}(f^p)$$

(  $f^p$  désigne l'itérée d'ordre  $p$  de  $f$  :  $f^0 = \text{Id}$  et,  $f^{p+1} = f \circ f^p$  ).

1. Démontrer que, des deux suites de s.e.v.  $(F_p)$  et  $(G_p)$ , l'une est croissante et l'autre décroissante (pour l'inclusion).
2. Démontrer qu'il existe un plus petit entier naturel  $r$  tel que  $F_r = F_{r+1}$ , et démontrer qu'alors, pour tout entier naturel  $p$  supérieur ou égal à  $r$ ,  $F_p = F_{p+1}$ .
3. Démontrer qu'il existe un plus petit entier naturel  $s$  tel que  $G_s = G_{s+1}$ , et démontrer qu'alors, pour tout entier naturel  $p$  supérieur ou égal à  $s$ ,  $G_p = G_{p+1}$ . Y-a-t-il un lien entre  $r$  et  $s$  ?
4. Démontrer que  $G_s$  et  $F_r$  sont supplémentaires dans  $E$ .
5. Soit  $H_{k+1}$  un supplémentaire dans  $F_{k+2}$  de  $F_{k+1}$ . Démontrer que la restriction de  $f$  à  $H_{k+1}$  est injective, que  $f(H_{k+1})$  est un sous-espace vectoriel de  $F_{k+1}$  et qu'il est en somme directe avec  $F_k$ . En déduire que la suite  $(\alpha_k)$ , où  $\alpha_k = \dim F_{k+1} - \dim F_k$ , est décroissante.

### 10.6 Endomorphismes nilpotents

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension  $n \geq 1$ . On dit que  $f \in \mathcal{L}(E)$  est nilpotent lorsqu'il existe  $k \geq 1$  tel que  $f^k = 0$ .

1. Montrer qu'il existe un unique entier  $p \in \mathbb{N}^*$  tel que  $f^{p-1} \neq 0$  et  $f^p = 0$ . Cet entier est appelé *indice de nilpotence* de  $f$ .

Dans cet énoncé, on considère  $f \in \mathcal{L}(E)$  nilpotent d'indice  $p$ .

2. Montrer qu'il existe  $x \in E$  tel que  $\mathcal{F} = (x, f(x), \dots, f^{p-1}(x))$  est une famille libre.
3. En déduire que  $p \leq n$ .
4. On suppose dans cette question que  $p = n$ . Déterminer  $\text{Mat}_{\mathcal{F}}(f)$  et  $\text{rg}(f)$ .
5. Donner un exemple d'espace vectoriel  $E$  de dimension  $n$  et d'endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(E)$  nilpotent d'indice  $n$ .
6. Montrer qu'il existe une base dans laquelle la matrice de  $f$  est triangulaire supérieure à diagonale nulle.

### 10.7 Endomorphismes de rang 1

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  de rang 1.

1. Montrer qu'il existe  $C \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  et  $L \in \mathcal{M}_{1,n}(\mathbb{K})$  vérifiant  $A = CL$ .
2. Montrer qu'il existe  $\alpha \in \mathbb{K}$  tel que pour tout entier naturel non nul  $n$ ,  $A^n = \alpha^{n-1}A$ .
3. Montrer que  $A^2 = \text{tr}(A)A$ .
4. Après avoir calculé  $(1 + \text{tr} A)(A + I_n) - (1 + \text{tr} A)I_n$ , déterminer une condition nécessaire et suffisante pour que  $A + I_n$  soit inversible. Le cas échéant, déterminer  $(A + I_n)^{-1}$ .

### 10.8 Matrice à diagonale dominante

Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $A$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  à coefficients diagonaux dominants, c'est-à-dire telle que :

$$\forall i \in \llbracket 1, n \rrbracket \quad |a_{i,i}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{i,j}|.$$

Montrer que  $A$  est inversible.

### 10.9 Une caractérisation de la trace

Trouver toutes les formes linéaires  $f$  sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  vérifiant :

$$\forall A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}), \quad f(AB) = f(BA).$$

*Indication* : pour deux matrices élémentaires  $E_{i,j}$  et  $E_{k,\ell}$ , calculer le produit  $E_{i,j}E_{k,\ell}$ .