# RÉDUCTION GÉOMÉTRIQUE

Dans tout ce chapitre,  $\mathbb K$  désigne un sous-corps de  $\mathbb C$ , qui en pratique sera généralement  $\mathbb R$  ou  $\mathbb C$ .

## 1 Rappels et compléments

### 1.1 Matrices semblables

#### **Définition 1.1 Matrices semblables**

Soient A et B deux matrices de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On dit que B est **semblable** à A si et seulement si il existe  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  telle que  $B = P^{-1}AP$ .

**Remarque.** Pour  $\lambda \in \mathbb{K}$ , la seule matrice semblable à  $\lambda I_n$  est  $\lambda I_n$ .

### **Proposition 1.1**

La relation de similitude («être semblable à») est une relation d'équivalence.

**REMARQUE.** Si deux matrices sont semblables, l'une est inversible si et seulement si l'autre l'est.

**Remarque.** Si A et B sont semblables, alors  $A^n$  et  $B^n$  sont semblables pour tout  $n \in \mathbb{Z}$  si A est inversible).

Plus précisément, s'il existe une matrice inversible P telle que  $B = P^{-1}AP$ , alors  $B^n = P^{-1}A^nP$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  (pour tout  $n \in \mathbb{Z}$  si A est inversible).

### 1.2 Sommes de sous-espaces vectoriels

### Définition 1.2 Somme d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

Soient  $F_1, ..., F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E. On appelle **somme** de  $F_1, ..., F_p$  le sous-espace vectoriel

$$F_1 + \dots + F_p = \sum_{k=1}^p F_k = \left\{ x_1 + \dots + x_p, (x_1, \dots, x_p) \in \prod_{k=1}^p F_k \right\}$$

**Remarque.** On a  $\sum_{k=1}^{n} F_k = \text{vect}\left(\bigcup_{k=1}^{n} F_k\right)$ .  $\sum_{k=1}^{n} F_k$  est donc le plus petit sous-espace vectoriel contenant  $F_1, \dots, F_n$ .

**REMARQUE.** La somme d'espaces vectoriels est associative : si F, G, H sont trois sous-espacs vectoriels,

$$F + G + H = (F + G) + H = F + (G + H)$$

1

### Définition 1.3 Somme directe d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

Soient  $F_1, \dots, F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E. On dit que  $F_1, \dots, F_p$  sont en somme directe si pour tout  $x \in \sum_{k=1}^{p} F_k$  il existe un unique p-uplet  $(x_1, \dots, x_p) \in \prod_{k=1}^{p} F_k$  tel que  $x = x_1 + \dots + x_p$ .

La somme de  $F_1, \dots, F_p$  est alors notée  $F_1 \oplus \dots \oplus F_p = \bigoplus_{i=1}^p F_k$ .

### Proposition 1.2 Caractérisation d'une somme directe d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

Soient  $F_1, \dots, F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $E, F_1, \dots, F_p$  sont en somme directe si et seulement si

$$\forall (x_1, \dots, x_p) \in \prod_{k=1}^p F_k, \ x_1 + \dots + x_p = 0_E \implies x_1 = \dots = x_p = 0_E$$

REMARQUE. Si des sous-espaces vectoriels sont en somme directe, ils sont deux à deux en somme directe.



ATTENTION! La réciproque est fausse. Des espaces vectoriels peuvent être deux à deux en somme directe sans que leur somme soit directe. Par exemple, trois droites distinctes coplanaires ont leurs intersections deux à deux nulles sans pour autant qu'elles soient en somme directe.

**REMARQUE.** Si  $(F_i)_{i \in I}$  est une famille finie de sous-espaces vectoriels en somme directe d'un espace vectoriel E, alors, pour toute partie J de I,  $(F_i)_{i \in J}$  est également une famille de sous-espaces vectoriels en somme directe.

De plus, si  $J_1, \dots, J_r$  sont des parties deux à deux disjointes de I, alors, en posant  $G_k = \bigoplus_{i \in J_k} F_i$ , les sous-espaces vectoriels

 $G_1, \ldots, G_r$  sont encore en somme directe. De plus,

$$\bigoplus_{i=1}^r G_i = \bigoplus_{i \in \bigsqcup_{i=1}^r J_i} F_i$$

#### Exemple 1.1

Si F, G et H sont trois sous-espaces vectoriels en somme directe d'un espace vectoriel E, alors

$$F \oplus G \oplus H = (F \oplus G) \oplus H = F \oplus (G \oplus H)$$

### Définition 1.4 Projecteurs associés à une décomposition en somme directe

Soient  $F_1, \dots, F_r$  des sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E tels que  $E = \bigoplus F_i$ . On note  $p_i$  le projecteur sur

 $F_i$  parallélement à  $\bigoplus_{\substack{j \in [\![1,r]\!] \setminus \{i\}\\r}} F_j$ . La famille  $(p_1,\ldots,p_r)$  est appelée famille de projecteurs associée à la décomposition en somme directe  $E = \bigoplus_{i=1}^r F_i$ . On a alors  $\sum_{i=1}^r p_i = \operatorname{Id}_E$ .

**Remarque.** On constate également que  $p_i \circ p_j = 0$  pour  $i \neq j$ .

### Proposition 1.3 Base d'une somme directe d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

Soient  $F_1, \ldots, F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E. On suppose qu'il existe des bases  $\mathcal{F}_1, \ldots, \mathcal{F}_p$  de  $F_1, \ldots, F_p$ . Alors la famille  $\mathcal{B}$  obtenue par concaténation des bases  $\mathcal{F}_1, \ldots, \mathcal{F}_p$  est une base de  $\sum_{i=1}^p F_i$  si et seulement si  $F_1, \ldots, F_p$  sont en somme directe.

Dans ce cas,  $\mathcal{B}$  est dite **base adaptée** à la somme directe  $\bigoplus_{i=1}^{p} F_i$ .

### Proposition 1.4 Dimension d'une somme d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

Soient  $F_1, \dots, F_p$  des sous-espaces vectoriels de dimension finie d'un espace vectoriel E. Alors

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

De plus, l'inégalité précédente est une égalité si et seulement si  $F_1, \dots, F_p$  sont en somme directe.

**Remarque.** Soient  $F_1, \dots, F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un espace vectoriel E de dimension finie. Pour montrer que  $E = \bigoplus_{k=1}^p F_k$ , il suffit de montrer que  $F_1, \dots, F_p$  sont en somme directe et que  $\sum_{k=1}^p \dim F_k = \dim E$ .

#### **Proposition 1.5**

Soient E et F des K-espaces vectoriels et  $E_1, \dots, E_p$  des sous-espaces vectoriels de E tels que  $E = \bigoplus_{k=1}^p E_k$ .

Soient  $(u_1, \dots, u_p) \in \prod_{k=1}^p \mathcal{L}(\mathbf{E}_k, \mathbf{F})$ . Il existe une unique application linéaire  $u \in \mathcal{L}(\mathbf{E}, \mathbf{F})$  telle que  $u_{|\mathbf{E}_k} = u_k$  pour tout  $k \in [\![1,p]\!]$ .

### Exemple 1.2

Soit H un hyperplan de E et  $a \in E \setminus H$ . Il existe une unique forme linéaire sur E tel que Ker  $\varphi = H$  et  $\varphi(a) = 1$ .

### 1.3 Matrices définies par blocs

#### Matrices définies par blocs

Soit  $A \in \mathcal{M}_{n,q}(\mathbb{K})$ ,  $B \in \mathcal{M}_{p,q}(\mathbb{K})$ ,  $C \in \mathcal{M}_{n,r}(\mathbb{K})$  et  $D \in \mathcal{M}_{p,r}(\mathbb{K})$ . On peut définir une matrice  $M \in \mathcal{M}_{n+p,q+r}(\mathbb{K})$  à l'aide de ces quatre matrices de la façon suivante :

$$M = \begin{pmatrix} A & C \\ \hline B & D \end{pmatrix}$$

### Produit de matrices définies par blocs

Le produit de deux matrices définies par blocs s'effectue de la manière suivante :

$$\left( \begin{array}{c|c} A & C \\ \hline B & D \end{array} \right) \left( \begin{array}{c|c} E & G \\ \hline F & H \end{array} \right) = \left( \begin{array}{c|c} AE + CF & AG + CH \\ \hline BE + DF & BG + DH \end{array} \right)$$



**ATTENTION!** Il faut bien évidemment que les différentes matrices soient de taille compatible :

- le nombre de **colonnes** de A et B doit être le nombre de **lignes** de E et G;
- le nombre de **colonnes** de C et D doit être le nombre de **lignes** de F et H.

**Remarque.** La transposée de la matrice  $\left(\begin{array}{c|c} A & C \\ \hline B & D \end{array}\right)$  est la matrice  $\left(\begin{array}{c|c} A^T & B^T \\ \hline C^T & D^T \end{array}\right)$ .

### Définition 1.5 Matrices triangulaires par blocs

On dit qu'une matrice carrée A est **triangulaire supérieure par blocs** s'il existe une famille de matrices  $(A_{i,j})_{1 \le i \le j \le r}$  de tailles «adéquates» telle que

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{1,1} & \mathbf{A}_{1,2} & \cdots & \mathbf{A}_{1,r} \\ 0 & \mathbf{A}_{2,2} & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \mathbf{A}_{r-1,r} \\ 0 & \cdots & 0 & \mathbf{A}_{r,r} \end{pmatrix}$$

On dit qu'une matrice carrée A est **triangulaire inférieure par blocs** s'il existe une famille de matrices  $(A_{i,j})_{1 \le j \le i \le r}$  de tailles «adéquates» telle que

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{1,1} & 0 & \cdots & 0 \\ \mathbf{A}_{2,1} & \mathbf{A}_{2,2} & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ \mathbf{A}_{r,1} & \cdots & \mathbf{A}_{r,r-1} & \mathbf{A}_{r,r} \end{pmatrix}$$

### Définition 1.6 Matrices diagonales par blocs

On dit qu'une matrice carrée A est diagonale par blocs s'il existe des matrices carrées  $A_1, \dots, A_r$  telles que

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{A}_r \end{pmatrix}$$

#### Proposition 1.6 Déterminants par blocs

Le déterminant d'une matrice **triangulaire par blocs** (et a fortiori **diagonale par blocs**) est le produit des déterminants des blocs diagonaux.



**ATTENTION!** En général  $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} \neq \det(A) \det(D) - \det(B) \det(C)$ .

### **Transvections par blocs**

On appelle transvection par blocs une opération transformant une matrice  $\left(\begin{array}{c|c}A&B\end{array}\right)$  en une matrice  $\left(\begin{array}{c|c}A&B\end{array}\right)$  en une matrice  $\left(\begin{array}{c|c}A&B\end{array}\right)$  (si A et B ont le même nombre de lignes).

**Remarque.** La première opération correspond à la multiplication à droite par une matrice du type  $\begin{pmatrix} I_p & \lambda I_p \\ \hline 0 & I_p \end{pmatrix}$  et la seconde à la multiplication à gauche par une matrice du type  $\begin{pmatrix} I_p & 0 \\ \hline \lambda I_p & I_p \end{pmatrix}$ .

### **Proposition 1.7**

Le déterminant d'une matrice carrée est invariant par transvection par blocs.

### 1.4 Sous-espaces stables

#### Définition 1.7 Sous-espace stable

Soient u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E et F un sous-espace vectoriel de E. On dit que F est stable par u si  $u(F) \subset F$ .

### Exemple 1.3

Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $\mathbb{E}$ . Alors  $\operatorname{Ker} u$  et  $\operatorname{Im} u$  sont stables par u.

**Remarque.** Si F est un sous-espace stable par  $u \in \mathcal{L}(E)$ , alors u induit un endomorphisme  $u_F$  de F.

#### Exercice 1.1

Soient u et v deux endomorphismes d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E qui commutent i.e.  $u \circ v = v \circ u$ . Montrer que si F est un sous-espace vectoriel de E stable par u, alors v(F) est également stable par u.

#### Définition 1.8 Base adaptée à un sous-espace vectoriel

Soient E un espace vectoriel de dimension finie et F un sous-espace vectoriel de E. On dit qu'une base de E est adaptée à F si ses premiers éléments forment une base de F.

### Proposition 1.8 Matrice et stabilité

Soient u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension finie et F un sous-espace vectoriel de E. Une base  $\mathcal{B}$  de E est adaptée à F si et seulement si la matrice de u dans  $\mathcal{B}$  est triangulaire par blocs. Plus précisément, en notant

$$n = \dim E$$
 et  $p = \dim F$ , il existe  $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{K})$ ,  $B \in \mathcal{M}_{p,n-p}(\mathbb{K})$  et  $C \in \mathcal{M}_{n-p}(\mathbb{K})$  telles que  $\max_{\mathcal{B}}(u) = \left(\begin{array}{c|c} A & B \\ \hline 0 & C \end{array}\right)$ . On

peut remarquer que A est la matrice de l'endomorphisme de F induit par u dans la base formée des p premiers vecteurs de  $\mathcal{B}$ .

### 1.5 Endomorphismes nilpotents et matrices nilpotentes

### Définition 1.9 Endomorphisme nilpotent

Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel. On dit que u est **nilpotent** s'il existe  $p \in \mathbb{N}^*$  tel que  $u^p = 0$ . Le plus petit entier  $p \in \mathbb{N}^*$  tel que  $u^p = 0$  est appelé l'**indice de nilpotence** de u.

### Définition 1.10 Matrice nilpotente

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . On dit que A est **nilpotente** s'il existe  $p \in \mathbb{N}^*$  tel que  $A^p = 0$ . Le plus petit entier  $p \in \mathbb{N}^*$  tel que  $A^p = 0$  est appelé l'**indice de nilpotence** de A.

### Exemple 1.4

Toute matrice triangulaire stricte est nilpotente d'indice de nilpotence inférieure ou égale à sa taille.

### Exemple 1.5

Soit 
$$J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & & \ddots & 1 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$$
. Alors  $J$  est nilpotente d'indice  $n$ .

### Proposition 1.9 Majoration de l'indice de nilpotence

- (i) L'indice de nilpotence d'un endomorphisme nilpotent d'un espace vectoriel E de dimension finie est inférieur ou égal à dim E.
- (ii) L'indice de nilpotence d'une matrice nilpotente de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est inférieur ou égal à n.

## 2 Éléments propres d'un endomorphisme ou d'une matrice carrée

### 2.1 Valeur propre, vecteur propre, sous-espace propre d'un endomorphisme

### **Proposition 2.1 Droite stable**

Soient u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E et  $x \in E$ . La droite vect(x) est stable par u si et seulement si il existe  $\lambda \in \mathbb{K}$  tel que  $u(x) = \lambda x$ .

### Définition 2.1 Valeur propre et vecteur propre d'un endomorphisme

Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E.

- On dit qu'un vecteur **non nul**  $x \in E$  est un **vecteur propre** de u s'il existe  $\lambda \in \mathbb{K}$  tel que  $u(x) = \lambda x$ .
- On dit qu'un scalaire  $\lambda \in \mathbb{K}$  est une valeur propre de u s'il existe  $x \in E$  non nul tel que  $u(x) = \lambda x$ .

Dans chacun de ces deux cas, on dit que x est un vecteur propre associé à la valeur propre  $\lambda$ .



**ATTENTION!** Un vecteur propre est forcément **non nul**.

### Exemple 2.1

Soit D l'endomorphisme de  $\mathcal{C}^{\infty}(\mathbb{R})$  qui à une application associe sa dérivée. Pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ , l'application  $x \mapsto e^{\lambda x}$  est un vecteur propre de D associé à la valeur propre  $\lambda$ .

### Exemple 2.2

Si x est un vecteur propre de u associé à la valeur propre  $\lambda$ , alors c'est également un vecteur propre de  $u^n$  associé à la valeur propre  $\lambda^n$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  (et pour tout  $n \in \mathbb{N}$  (et pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ).

### Exemple 2.3

L'unique valeur propre d'un endomorphisme nilpotent est 0.

### Définition 2.2 Spectre d'un endomorphisme

Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de **dimension finie**. On appelle **spectre** de u, noté Sp(u), l'ensemble des valeurs propres de u.

REMARQUE. Les propositions suivantes sont équivalentes :

- $\lambda \in \mathrm{Sp}(u)$ ;
- $\operatorname{Ker}(u \lambda \operatorname{Id}_{E}) \neq \{0_{E}\};$
- $det(u \lambda Id_E) = 0$  (si E est de dimension finie).

### Exemple 2.4

0 est une valeur propre d'un endomorphisme u si et seulement si celui-ci est non injectif.

### Définition 2.3 Sous-espace propre d'un endomorphisme

Soient u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E et  $\lambda$  une valeur propre de u. Le sous-espace vectoriel  $E_{\lambda}(u) = \operatorname{Ker}(u - \lambda \operatorname{Id}_{E})$  est appelé **sous-espace propre** de u associé à la valeur propre  $\lambda$ .

**Remarque.** Le sous-espace propre associé à la valeur propre 0 est le noyau.

**Remarque.** Si  $\lambda$  n'est pas une valeur propre de u, on peut convenir que  $E_{\lambda}(u) = \{0_E\}$ .

### Exemple 2.5

Considérons l'endomorphisme T de  $\mathbb{C}^{\mathbb{N}}$  qui à la suite  $(u_n)$  associe la suite  $(u_{n+2})$ . Pour  $\lambda \in \mathbb{C}^*$ ,  $E_{\lambda}(T) = \text{vect}((\alpha^n), ((-\alpha)^n))$  où  $\alpha$  est une racine carrée de  $\lambda$ .

### Méthode Déterminer les éléments propres d'un endomorphisme

Pour déterminer les éléments propres d'un endomorphisme u d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E, on recherche les scalaires  $\lambda \in \mathbb{K}$  tels que l'équation  $u(x) = \lambda x$  possède des solutions non nulles. Les dites solutions sont alors les vecteurs propres associés à la valeur propre  $\lambda$ .

#### Exercice 2.1 \*\*

Soit  $\varphi$  l'endomorphisme de  $\mathbb{K}[X]$  défini par  $\varphi(P) = XP'$  pour tout  $P \in \mathbb{K}[X]$ . Déterminer les éléments propres de  $\varphi$ .

### 2.2 Valeur propre, vecteur propre, sous-espace propre d'une matrice carrée

### Définition 2.4 Valeur propre et vecteur propre d'une matrice carrée

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

- On dit qu'une matrice colonne non nulle  $x \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  est un vecteur propre de A s'il existe  $\lambda \in \mathbb{K}$  tel que  $AX = \lambda X$ .
- On dit qu'un scalaire  $\lambda \in \mathbb{K}$  est une **valeur propre** de A s'il existe  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  non nulle tel que  $AX = \lambda X$ .

Dans chacun de ces deux cas, on dit que X est un vecteur propre associé à la valeur propre  $\lambda$ .

REMARQUE. Un vecteur propre est forcément non nul.

### Exemple 2.6

0 est une valeur propre d'une matrice carrée si et seulement si elle est non inversible.

### Exemple 2.7

Soit D une matrice diagonale de coefficients diagonaux  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ . En notant  $(E_1, \dots, E_n)$  la base canonique de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$ , pour tout  $k \in [1, n]$ ,  $E_k$  est un vecteur propre de D associé à la valeur propre  $\lambda_k$ .

### Exemple 2.8

Si X est un vecteur propre de A associé à la valeur propre  $\lambda$ , alors c'est également un vecteur propre de A<sup>n</sup> associé à la valeur propre  $\lambda^n$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  (et pour tout  $n \in \mathbb{Z}$  si A est inversible).

### Exemple 2.9

L'unique valeur propre d'une matrice carrée nilpotente est 0.

### Définition 2.5 Spectre d'une matrice carrée

Soit A une matrice carrée. On appelle spectre de A, noté Sp(A), l'ensemble des valeurs propres de A.

**Remarque.** Les propositions suivantes sont équivalentes :

- $\lambda \in Sp(A)$ ;
- $\operatorname{Ker}(A \lambda I_n) \neq \{0\}$ ;
- $\det(\mathbf{A} \lambda \mathbf{I}_n) = 0$ .

#### Définition 2.6 Sous-espace propre d'une matrice carrée

Soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  et  $\lambda$  une valeur propre de A. Le sous-espace vectoriel  $E_{\lambda}(A) = \text{Ker}(A - \lambda I_n)$  est appelé **sous-espace propre** de A associé à la valeur propre  $\lambda$ .

REMARQUE. Le sous-espace propre associé à la valeur propre 0 est le noyau.

**Remarque.** Si  $\lambda$  n'est pas une valeur propre de A, on peut convenir que  $E_{\lambda}(A) = \{0\}$ .

### Proposition 2.2 Lien entre les éléments propres d'un endomorphisme et d'une matrice

Soient u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E de dimension finie et A sa matrice dans une base  $\mathcal{B}$  de E. Alors

- (i) Sp(u) = Sp(A);
- (ii)  $x \in E$  est un vecteur propre de u si et seulement si  $mat_{\mathcal{B}}(x)$  est un vecteur propre de A;
- $(iii) \ \ \mathsf{Pour} \ \mathsf{tout} \ \lambda \in \mathsf{Sp}(u) = \mathsf{Sp}(\mathsf{A}), \\ \mathsf{l'isomorphisme} \left\{ \begin{array}{ccc} \mathsf{E} & \longrightarrow & \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) \\ x & \longmapsto & \mathsf{mat}_{\mathcal{B}}(x) \end{array} \right. \ \ \mathsf{induit} \ \mathsf{un} \ \mathsf{isomorphisme} \ \mathsf{de} \ \mathsf{E}_{\lambda}(u) \ \mathsf{sur} \ \mathsf{E}_{\lambda}(\mathsf{A}).$

#### **Proposition 2.3**

Deux matrices semblables ont même spectre.



**ATTENTION!** La réciproque est fausse. Par exemple, le spectre de  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  est  $\{0\}$  mais ces deux matrices ne sont évidemment pas semblables.

**Remarque.** Deux matrices semblables n'ont pas les mêmes sous-espaces propres. Néanmoins ces sous-espaces propres sont isomorphes. Plus précisément, s'il existe  $(A, B, P) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})^2 \times GL_n(\mathbb{K})$  tel que  $B = P^{-1}AP$  et si  $\lambda \in Sp(A) = Sp(B)$ , l'automorphisme  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) \mapsto P^{-1}X$  induit un isomorphisme de  $E_{\lambda}(A)$  sur  $E_{\lambda}(B)$ .

### **Proposition 2.4 Spectre et sous-corps**

Si  $\mathbb{K}$  est un sous-corps d'un corps  $\mathbb{L}$  et si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors  $\mathrm{Sp}_{\mathbb{K}}(A) \subset \mathrm{Sp}_{\mathbb{L}}(A)$ .



**ATTENTION!** L'inclusion peut être stricte. Par exemple, la matrice  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$  peut être considérée comme une matrice de  $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$  ou  $\mathcal{M}_2(\mathbb{C})$ . On peut vérifier que  $\operatorname{Sp}_{\mathbb{R}}(A) = \emptyset$  et que  $\operatorname{Sp}_{\mathbb{C}}(A) = \{-i, +i\}$ .

### 2.3 Propriétés des sous-espaces propres

### **Proposition 2.5**

La somme d'une famille finie de sous-espaces propres d'un endomorphisme ou d'une matrice carré est directe.

#### Corollaire 2.1

Une famille de vecteurs propres d'un endomorphisme associés à des valeurs propres distinctes est libre.

### Corollaire 2.2 Cardinal d'un spectre

Le spectre d'un endomorphisme d'un espace vectoriel de **dimension finie** n ou d'une matrice carrée de taille n est un ensemble **fini** de cardinal inférieur ou égal à n.

**Remarque.** Comme les sous-espaces propres d'un endomorphisme sont en somme directes, on peut alors affirmer que pour un endomorphisme u d'un espace vectoriel E de dimension finie,

$$\sum_{\lambda \in \mathrm{Sp}(u)} \dim \mathrm{E}_{\lambda}(u) \leq \dim \mathrm{E}$$

### **Proposition 2.6**

Soient deux endomorphismes d'un même espace vectoriel qui commutent. Alors tout sous-espace propre de l'un est stable par l'autre.

### 2.4 Polynôme caractéristique

### Définition 2.7 Polynôme caractéristique d'une matrice

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Le polynôme  $\chi_A = \det(XI_n - A)$  de  $\mathbb{K}[X]$  est appelé **polynôme caractéristique** de A.

**Remarque.** Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors  $\chi_A = \chi_{A^\top}$ .

### Exemple 2.10

Le polynôme caractéristique de  $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$  est  $(X-1)(X-4)-2\times 3=X^2-5X-2$ .

### **Exemple 2.11 Matrice compagnon**

Soient 
$$(a_0, \dots, a_{n-1}) \in \mathbb{K}^n$$
 et  $A = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & \cdots & 0 & -a_0 \\ 1 & \ddots & \vdots & -a_1 \\ 0 & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 & -a_{n-2} \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & -a_{n-1} \end{pmatrix}$ . Alors en développant par rapport à la dernière colonne,

$$\chi_{\mathbf{A}} = \mathbf{X}^n + \sum_{k=0}^{n-1} a_k \mathbf{X}^k.$$

### Proposition 2.7 Polynôme caractéristique d'une matrice triangulaire

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice triangulaire de coefficients diagonaux  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ . Alors  $\chi_A = \prod_{k=1}^n (X - \lambda_k)$ .

**Remarque.** C'est a fortiori vrai pour les matrices diagonales.

**Remarque.** On peut montrer que le polynôme caractéristique d'une matrice triangulaire par blocs est le produit des polynômes caractéristiques des blocs triangulaires.

### Proposition 2.8 Similitude et polynôme caractéristique

Deux matrices semblables ont même polynôme caractéristique.



**ATTENTION!** La réciproque est fausse. Par exemple, les matrices  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  ont même polynôme caractéristique mais ne sont évidemment pas semblables.

### Définition 2.8 Polynôme caractéristique d'un endomorphisme

Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de E de **dimension finie**. Le polynôme  $\chi_u = \det(X \operatorname{Id}_E - u)$  de  $\mathbb{K}[X]$  est appelé **polynôme caractéristique** de u.

**Remarque.** Si  $u \in \mathcal{L}(E)$  admet pour matrice M dans une base de E, alors  $\chi_u = \chi_M$ .

### Méthode Déterminer le polynôme caractéristique d'un endomorphisme

Pour déterminer le polynôme caractéristique d'un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie, il suffit de déterminer la matrice de cet endomorphisme dans une base de E et de calculer le polynôme caractéristique de cette matrice.

### Exemple 2.12

Soit r la rotation d'angle  $\theta$  du plan euclidien orienté. La matrice de r dans une base orthonormée directe est  $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ 

On en déduit que  $\chi_r = (X - \cos \theta)^2 + \sin^2 \theta = X^2 - 2\cos \theta + 1$ .

### Proposition 2.9 Degré et coefficients du polynôme caractéristique

- (i) Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors  $\chi_A$  est un polynôme unitaire de degré n. De plus, le coefficient constant de  $\chi_A$  est  $(-1)^n \det(A)$  et le coefficient du monôme de degré n-1 est  $-\operatorname{tr}(A)$ .
- (ii) Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de E de **dimension finie** n. Alors  $\chi_u$  est un polynôme unitaire de degré n. De plus, le coefficient constant de  $\chi_u$  est  $(-1)^n \det(u)$  et le coefficient du monôme de degré n-1 est  $-\operatorname{tr}(u)$ .

### Exemple 2.13

Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie. Alors u est un automorphisme si et seulement si  $\chi_u(0) \neq 0$  i.e. si et seulement si le coefficient constant de  $\chi_u$  est non nul.

#### Exemple 2.14

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors A est inversible si et seulement si  $\chi_A(0) \neq 0$  i.e. si et seulement si le coefficient constant de  $\chi_A$  est non nul.

### Exemple 2.15

Si  $A \in \mathcal{M}_2(\mathbb{K})$ , alors  $\chi_A = X^2 - tr(A)X + det(A)$ .

### Proposition 2.10 Spectre et polynôme caractéristique

- (i) Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors Sp(A) est l'ensemble des racines de  $\chi_A$ .
- (ii) Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de E de **dimension finie**. Alors Sp(u) est l'ensemble des racines de  $\chi_u$ .



**ATTENTION!** Le corps de base peut avoir son importance. Par exemple, si  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ , alors  $\chi_A = X^2 + 1$ . Ainsi  $\operatorname{Sp}_{\mathbb{R}}(A) = \emptyset$  tandis que  $\operatorname{Sp}_{\mathbb{C}}(A) = \{-i, +i\}$ .

**Remarque.** On retrouve ainsi le fait que le spectre d'un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension n ou d'une matrice carrée de taille n est de cardinal inférieur ou égal à n.

**Remarque.** Si  $u \in \mathcal{L}(E)$  admet pour matrice M dans une base de E, alors  $\chi_u = \chi_M$  de sorte que Sp(u) = Sp(M).

**Remarque.** Comme deux matrices semblables ont le même polynôme caractéristique, on retrouve le fait que deux matrices semblables ont le même spectre.

### Exemple 2.16

Le spectre d'une matrice triangulaire est donc l'ensemble des coefficients diagonaux de cette matrice.

#### Exemple 2.17

Toute matrice carrée réelle de taille impaire possède une valeur propre réelle.

De même, tout endomorphisme d'un R-espace vectoriel de dimension impaire possède une valeur propre réelle.

**Remarque.** Si A est une matrice carrée **réelle**, alors  $\chi_A \in \mathbb{R}[X]$  de sorte que les valeurs propres **complexes non réelles** de A sont conjuguées deux à deux.

**Remarque.** Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors  $Sp(A^T) = Sp(A)$ . En effet,  $\chi_A = \chi_{A^T}$ .

### Méthode Déterminer les éléments propres d'une matrice

Pour déterminer les éléments propres d'une matrice M, il suffit de

- 1. calculer  $\chi_M$ ;
- 2. déterminer les racines de  $\chi_M$ , ce qui fournit Sp(M);
- 3. pour tout  $\lambda \in Sp(M)$ , déterminer  $Ker(M \lambda I_n)$ , ce qui fournit  $E_{\lambda}(M)$ .

### Méthode Déterminer les éléments propres d'un endomorphisme

Pour déterminer les éléments propres d'un endomorphisme u d'un espace vectoriel E de dimension finie, il suffit de

- 1. déterminer la matrice M de u dans une base  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  de E;
- 2. déterminer les éléments propres de M.

On sait alors que  $\operatorname{Sp}(u) = \operatorname{Sp}(M)$  et l'isomorphisme  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) \mapsto \sum_{k=1}^n x_k e_k \in \operatorname{E}$  permet de récupérer le sousespace propre  $\operatorname{E}_{\lambda}(u)$  à partir du sous-espace propre  $\operatorname{E}_{\lambda}(M)$ .

#### Exercice 2.2

Déterminer les éléments propres de l'endomorphisme  $\varphi$  de  $\mathbb{R}_3[X]$  défini par  $\varphi(P)=(X+1)P'-P$  pour tout  $P\in\mathbb{R}_3[X]$ .

### Proposition 2.11 Polynôme caractéristique d'un endomorphisme induit

Soient u un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie et F un sous-espace vectoriel de E stable par u. Si on note  $u_{|F}$  l'endomorphisme de F induit par u, alors  $\chi_{u_{|F}}$  divise  $\chi_u$ .

### Définition 2.9 Multiplicité d'une valeur propre

- (i) Soient u un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie et  $\lambda$  une valeur propre de u. On appelle **mutiplicité** de la valeur propre  $\lambda$ , notée  $m_{\lambda}(u)$ , la multiplicité de  $\lambda$  en tant que racine du polynôme caractéristique  $\chi_u$ .
- (ii) Soient  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$  une valeur propre de A. On appelle **mutiplicité** de la valeur propre  $\lambda$ , notée  $m_{\lambda}(A)$ , la multiplicité de  $\lambda$  en tant que racine du polynôme caractéristique  $\chi_A$ .

REMARQUE. On peut convenir qu'une valeur propre de multiplicité nulle n'est tout simplement pas une valeur propre.

REMARQUE. Si A est une matrice carrée réelle, alors les racines complexes conjuguées de A sont de même multiplicité.

**Remarque.** Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ , alors  $\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} m_{\lambda}(A) \leq n$  avec égalité si et seulement si  $\chi_A$  est scindé sur  $\mathbb{K}$ .

De même, si u est un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E de dimension finie, alors  $\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} m_{\lambda}(u) \leq \dim E$  avec égalité si et seulement si  $\chi_u$  est scindé sur  $\mathbb{K}$ .

Mais d'après le théorème de d'Alembert-Gauss, tout polynôme de  $\mathbb{C}[X]$  est scindé sur  $\mathbb{C}$  donc si  $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ , alors  $\sum_{\lambda \in \mathrm{Sp}(A)} m_{\lambda}(A) = n$  et  $\sum_{\lambda \in \mathrm{Sp}(A)} m_{\lambda}(u) = \dim E$ .

### **Proposition 2.12**

- (i) Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel de E de **dimension finie**. Pour tout  $\lambda \in \operatorname{Sp}(u)$ ,  $1 \le \dim \operatorname{E}_{\lambda}(u) \le m_{\lambda}(u)$ .
- (ii) Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Pour tout  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A)$ ,  $1 \leq \dim E_{\lambda}(A) \leq m_{\lambda}(A)$ .

## 3 Diagonalisabilité

### 3.1 Endomorphisme diagonalisable

### Définition 3.1 Endomorphisme diagonalisable

Un endomorphisme u d'un espace vectoriel E de **dimension finie** est dit **diagonalisable** s'il existe une base de E dans laquelle la matrice de u est diagonale.

**Remarque.** La base est formée de vecteurs propres de u et les coefficients diagonaux de cette matrice sont les valeurs propres de u, chaque valeur propre apparaissant autant de fois que sa multiplicité dans  $\chi_u$ .

### Exemple 3.1

Une homothétie, un projecteur ou une symétrie d'un espace vectoriel de dimension finie sont diagonalisables.



**ATTENTION!** La diagonalisabilité peut dépendre du corps de base. L'endomorphisme  $\begin{cases} \mathbb{C} & \longrightarrow \mathbb{C} \\ z & \longmapsto iz \end{cases}$  est diagonalisable en tant qu'endomorphisme du  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel  $\mathbb{C}$  mais ne l'est pas en tant qu'endomorphisme du  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel  $\mathbb{C}$ .

### Exemple 3.2

Si u est un endomorphisme diagonalisable d'un espace vectoriel E de dimension finie possèdant une **unique** valeur propre  $\lambda$ , alors  $u = \lambda \operatorname{Id}_{E}$ .

#### Proposition 3.1 Diagonalisabilité et sous-espaces propres

Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E de **dimension finie**. Alors les propositions suivantes sont équivalentes :

- (i) *u* est diagonalisable;
- (ii) il existe une base de E formée de vecteurs propres de u;
- (iii)  $E = \bigoplus_{\lambda \in Sp(u)} E_{\lambda}(u);$
- (iv)  $\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} \dim E_{\lambda}(u) = \dim E;$
- (v)  $\chi_u$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  et pour tout  $\lambda \in \operatorname{Sp}(u)$ ,  $\dim E_{\lambda}(u) = m_{\lambda}(u)$ .

#### Exercice 3.1

Soient u et v deux endomorphismes d'un espace vectoriel de dimension finie. On suppose u diagonalisable. Montrer que u et v commutent si et seulement si tout sous-espace propre de u est stable par v.

### Exercice 3.2 Diagonalisabilité d'un endomorphisme de rang 1

Soit u un endomorphisme d'un espace vectoriel E de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ . On suppose que rg u = 1.

- 1. Montrer que  $\chi_u = X^{n-1}(X \operatorname{tr} u)$ .
- 2. En déduire que u est diagonalisable si et seulement si tr $u \neq 0$ .

### **Proposition 3.2**

Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel E. Si une des deux conditions équivalentes suivantes est réalisée :

- (i)  $\operatorname{card} \operatorname{Sp}(u) = \dim \mathrm{E}$ ;
- (ii)  $\chi_u$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  à racines simples;

alors u est diagonalisable.



**ATTENTION!** Il s'agit d'une condition suffisante mais pas nécessaire. Par exemple, si E est un K-espace vectoriel de dimension finie supérieure ou égale à 2, alors pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,  $\lambda \operatorname{Id}_{E}$  est diagonalisable mais possède  $\lambda$  comme unique valeur propre et son polynôme caractéristique  $(X - \lambda)^{n}$  admet  $\lambda$  comme racine de multiplicité n.

### Exemple 3.3

La matrice de l'endomorphisme u de  $\mathbb{K}_n[X]$  défini par u(P) = XP' - P'' est triangulaire supérieure et ses coefficients diagonaux sont  $0, 1, \dots, n$ . Son polynôme caractéristique est  $\prod_{k=0}^{n} (X-k)$  qui est scindé à racines simples. Ainsi u est diagonalisable.

### Décomposition spectrale

Soit u un endomorphisme diagonalisable d'un espace vectoriel E de dimension finie. Notons  $(p_{\lambda})_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)}$  la famille de projecteurs associée à la décomposition en somme directe  $E = \bigoplus_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} E_{\lambda}(u)$ . Alors  $u = \sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} \lambda p_{\lambda}$ . Cette écriture s'appelle la décomposition spectrale de u.

### 3.2 Matrice diagonalisable

#### Définition 3.2 Matrice diagonalisable

On dit qu'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est **diagonalisable** si elle est semblable à une matrice diagonale.

**Remarque.** Les coefficients diagonaux de cette matrice diagonale sont les valeurs propres de A, chaque valeur propre apparaissant autant de fois que sa multiplicité dans  $\chi_A$ .

### Exemple 3.4

Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est une matrice diagonalisable possèdant une **unique** valeur propre  $\lambda$ , alors  $A = \lambda I_n$ .

### **Proposition 3.3**

- Une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est diagonalisable si et seulement si l'endomorphisme de  $\mathbb{K}^n$  qui lui est canoniquement associé est diagonalisable.
- Un endomorphisme d'un espace vectoriel E de dimension finie est diagonalisable si et seulement si sa matrice dans une base de E est diagonalisable.



ATTENTION! La diagonalisabilité peut dépendre du corps de base. Par exemple,  $\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  est diagonalisable en tant que matrice de  $\mathcal{M}_2(\mathbb{C})$  mais ne l'est pas en tant que matrice de  $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ .

### **Proposition 3.4**

Une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est diagonalisable si et seulement si il existe une base de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K})$  formée de vecteurs propres de A.

Si on note  $(X_1, ..., X_n)$  cette base de vecteurs propres, alors  $A = PDP^{-1}$  avec P la matrice dont les colonnes sont  $X_1, ..., X_n$  et  $D = diag(\lambda_1, ..., \lambda_n)$  où  $\lambda_i$  est la valeur propre associée à  $X_i$ .

### Proposition 3.5 Diagonalisabilité et sous-espaces propres

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors les propositions suivantes sont équivalentes :

- (i) A est diagonalisable;
- (ii)  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) = \bigoplus_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} \operatorname{E}_{\lambda}(A);$
- (iii)  $\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} \dim \mathcal{E}_{\lambda}(A) = n;$
- (iv)  $\chi_A$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  et pour tout  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A)$ , dim  $E_{\lambda}(A) = m_{\lambda}(A)$ .

### **Proposition 3.6**

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Si une des deux conditions équivalentes suivantes est réalisée :

- (i) card Sp(A) = n;
- (ii)  $\chi_A$  est scindé sur  $\mathbb{K}$  à racines simples;

alors A est diagonalisable.



**ATTENTION!** Il s'agit d'une condition suffisante mais pas nécessaire. Par exemple, si  $n \ge 2$ , alors pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,  $\lambda I_n$  est diagonalisable mais possède  $\lambda$  comme unique valeur propre et son polynôme caractéristique  $(X - \lambda)^n$  admet  $\lambda$  comme racine de multiplicité n.

### Méthode Diagonalisation d'une matrice

Diagonaliser une matrice diagonalisable A consiste à trouver une matrice diagonale D et une matrice inversible P telles que  $A = PDP^{-1}$ . La marche à suivre est la suivante.

- 1. Déterminer les valeurs propres de A et des bases des sous-espaces propres associés.
- 2. Former la matrice P dont les colonnes sont les vecteurs des bases des différents sous-espaces propres.
- 3. Former la matrice diagonale D constituée des valeurs propres de A, chaque colonne de D contenant la valeur propre associée à la colonne correspondante de P.

### Exemple 3.5

Considérons la matrice  $A = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 2 \\ -2 & 5 & 2 \\ 2 & -3 & 0 \end{pmatrix}$ . On calcule  $\chi_A = (X-1)(X-2)^2$ . On en déduit que  $Sp(A) = \{1, 2\}$ . On trouve

$$E_1(A) = \text{vect}\left(\begin{pmatrix} 1\\1\\-1 \end{pmatrix}\right) \qquad \qquad E_2(A) = \text{vect}\left(\begin{pmatrix} 1\\0\\1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3\\2\\0 \end{pmatrix}\right)$$

On en déduit que  $A = PDP^{-1}$  avec

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \qquad P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 0 & 2 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

### Calcul de puissance —

Si A est une matrice carrée diagonalisable, alors il existe une matrice D diagonale et une matrice P inversible telles que  $A = PDP^{-1}$ . On a alors  $A^n = PD^nP^{-1}$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  (et même pour tout  $n \in \mathbb{Z}$  si A est inversible). Puisque D est diagonale, le calcul de ses puissances est aisé.

#### **Exercice 3.3 Commutant**

Déterminer le commutant de la matrice  $D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ . En déduire le commutant de la matrice  $M = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 2 \\ -2 & 5 & 2 \\ 2 & -3 & 0 \end{pmatrix}$ .

#### **Exercice 3.4 Commutant**

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice diagonalisable possédant n valeurs propres distinctes. Déterminer le commutant de M, c'est-à-dire l'ensemble des matrices commutant avec M.

## 4 Trigonalisabilité

### 4.1 Endomorphisme trigonalisable

### Définition 4.1 Endomorphisme trigonalisable

Un endomorphisme u d'un espace vectoriel E de **dimension finie** est dit **trigonalisable** s'il existe une base de E dans laquelle la matrice de u est triangulaire supérieure.

**Remarque.** Les coefficients diagonaux de cette matrice sont les valeurs propres de u, chaque valeur propre apparaissant autant de fois que sa multiplicité dans  $\chi_u$ .

**Remarque.** On a une définition équivalente en remplaçant «triangulaire supérieure» par «triangulaire inférieure» (il suffit d'inverser l'ordre des vecteurs de la base).

**Remarque.** Un endomorphisme diagonalisable est a fortiori trigonalisable.

### Proposition 4.1 Trigonalisabilité, déterminant et trace

Soit *u* un endomorphisme trigonalisable d'un espace vectoriel de dimension finie. Alors

$$\operatorname{tr}(u) = \sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} m_{\lambda}(u)\lambda \qquad \operatorname{det}(u) = \prod_{\lambda \in \operatorname{Sp}(u)} \lambda^{m_{\lambda}(u)}$$

Autrement dit, la trace et le déterminant sont respectivement la somme et le produit des valeurs propres **comptées** avec multiplicité.

**Remarque.** C'est a fortiori vrai pour les endomorphismes diagonalisables.

### Proposition 4.2 Trigonalisabilité et polynôme caractéristique

Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension finie. Alors u est trigonalisable si et seulement si  $\chi_u$  est scindé sur  $\mathbb{K}$ .



ATTENTION! La trigonalisabilité peut donc dépendre du corps de base.

**Remarque.** Soit u un endomorphisme trigonalisable d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension finie. Alors tout endomorphisme induit par u est également trigonalisable. En effet,  $\chi_u$  est scindé et si v est un endomorphisme induit par u, alors  $\chi_v$  divise  $\chi_u$  de sorte que  $\chi_v$  est également scindé.

#### Corollaire 4.1

Tout endomorphisme d'un C-espace vectoriel de dimension finie est trigonalisable.

### 4.2 Matrice trigonalisable

#### Définition 4.2 Matrice trigonalisable

On dit qu'une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est **trigonalisable** si elle est semblable à une matrice triangulaire supérieure.

**Remarque.** Les coefficients diagonaux de cette matrice triangulaire supérieure sont les valeurs propres de A, chaque valeur propre apparaissant autant de fois que sa multiplicité dans  $\chi_A$ .

**Remarque.** Une matrice diagonalisable est a fortiori trigonalisable.

### **Proposition 4.3**

Une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est trigonalisable si et seulement si l'endomorphisme de  $\mathbb{K}^n$  qui lui est canoniquement associé est trigonalisable.

Un endomorphisme d'un espace vectoriel E de dimension finie est trigonalisable si et seulement si sa matrice dans une base de E est trigonalisable.

### Proposition 4.4 Trigonalisabilité, déterminant et trace

Soit A une matrice carrée trigonalisable. Alors

$$\operatorname{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(\mathbf{A})} m_{\lambda}(\mathbf{A})\lambda \qquad \operatorname{det}(\mathbf{A}) = \prod_{\lambda \in \operatorname{Sp}(\mathbf{A})} \lambda^{\mu_{\lambda}(\mathbf{A})}$$

Autrement dit, la trace et le déterminant sont respectivement la somme et le produit des valeurs propres **comptées** avec multiplicité.

REMARQUE. C'est a fortiori vrai pour les matrices diagonalisables.

### Proposition 4.5 Trigonalisabilité et polynôme caractéristique

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors A est trigonalisable si et seulement si  $\chi_A$  est scindé sur  $\mathbb{K}$ .



**ATTENTION!** La trigonalisabilité peut donc dépendre du corps de base.

### Exemple 4.1

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  une matrice trigonalisable et  $Sp(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_r\}$ . Alors pour tout  $p \in \mathbb{N}$ ,  $A^p$  est trigonalisable et  $Sp(A^p) = \{\lambda_1^p, \dots, \lambda_r^p\}$ .

#### Corollaire 4.2

Toute matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  est trigonalisable.

### Méthode Trigonalisation d'une matrice

Il s'agit essentiellement de remarquer que si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  admet pour polynôme caractéristique  $\chi_A = \prod_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} (X - \lambda)^{m_\lambda(A)}$  alors

- $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) = \bigoplus_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} \operatorname{Ker}(A \lambda I_n)^{m_{\lambda}(A)}$  d'après le lemme des noyaux (cf. plus loin);
- la suite  $(\text{Ker}(A \lambda I_n)^k)$  est croissante pour l'inclusion.

L'algorithme suivant fournit alors une matrice  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  et une matrice  $T \in \mathcal{T}_n^+(\mathbb{K})$  telles que  $A = PTP^{-1}$ . On remarque que T peut alors s'écrire T = D + T' avec D diagonale et T' triangulaire stricte et que D et T' **commutent**.

### Algorithme 1 Trigonalisation d'une matrice

**Données :** Une matrice  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  trigonalisable

**Résultat :** Une matrice  $P \in GL_n(\mathbb{K})$  et une matrice  $T \in \mathcal{T}_n^+(\mathbb{K})$  telles que  $A = PTP^{-1}$ .

Déterminer Sp(A)

Pour  $\lambda \in Sp(A)$  Faire

Déterminer une base  $\mathcal{B}_{\lambda}$  de  $E_{\lambda}(A) = Ker(A - \lambda I_n)$ 

$$k \leftarrow 1$$

**Tant que** dim Ker $(A - \lambda I_n)^k < m_{\lambda}(A)$  **Faire** 

Ajouter des vecteurs à  $\mathcal{B}_{\lambda}$  la transformer en une base de Ker $(A - \lambda I_n)^k$ 

$$k \leftarrow k + 1$$

### Fin Tant que

#### **Fin Pour**

Poser 
$$\mathcal{B} = \bigcup_{\lambda \in S_{\mathcal{D}}(\Lambda)} \mathcal{B}_{\lambda}$$

Former la matrice P dont les colonnes sont les vecteurs de  $\mathcal B$ 

Former la matrice T dont les colonnes sont constituées des coordonnées dans la base  $\mathcal B$  des produits de A par les vecteurs  $de \mathcal{B}$ 

### Exemple 4.2

Soit A = 
$$\begin{pmatrix} -1 & -3 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ -2 & -3 & 0 \end{pmatrix}$$
. On trouve  $\chi_A = (X+2)(X-1)^2$ . On calcule ensuite

$$Ker(A + 2I_2) = vect(C_1)$$

$$Ker(A - I_3) = vect(C_2)$$

$$Ker(A + 2I_3) = vect(C_1)$$
  $Ker(A - I_3) = vect(C_2)$   $Ker(A - I_3)^2 = vect(C_2, C_3)$ 

avec

$$C_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$C_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \qquad \qquad C_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$C_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

On a alors

$$AC_1 = -2C_1$$

$$AC_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = C_2$$

$$AC_1 = -2C_1 \qquad \qquad AC_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = C_2 \qquad \qquad AC_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = -C_2 + C_3$$

On en déduit qu'en posant  $T = \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  et  $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , on a  $A = PTP^{-1}$ .

### Exemple 4.3

Soit A = 
$$\begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 \\ 2 & -3 & -5 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$
. On trouve  $\chi_A = (X+1)^3$  de sorte que Sp(A) =  $\{-1\}$ . On calcule ensuite

$$Ker(A + I_3) = vect(C_1)$$

$$Ker(A + I_3)^2 = vect(C_1, C_2)$$

$$Ker(A + I_3) = vect(C_1)$$
  $Ker(A + I_3)^2 = vect(C_1, C_2)$   $Ker(A + I_3)^3 = vect(C_1, C_2, C_3)$ 

avec

$$C_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$C_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \qquad \qquad C_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$C_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

On a alors

$$AC_1 = -C_1$$
  $AC_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = C_1 - C_2$   $AC_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix} = -C_1 - 2C_2 - C_3$ 

$$AC_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ -5 \\ 1 \end{pmatrix} = -C_1 - 2C_2 - C_3$$

On en déduit qu'en posant  $T = \begin{pmatrix} -1 & 1 & -1 \\ 0 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$  et  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ , on a  $A = PTP^{-1}$ .

### Proposition 4.6 Trigonalisabilité et nilpotence

- (i) Un endomorphisme d'un espace vectoriel de dimension finie est nilpotent si et seulement si il est trigonalisable et admet 0 comme unique valeur propre.
- (ii) Une matrice carrée est nilpotente si et seulement si elle est trigonalisable et admet 0 comme unique valeur propre.

**Remarque.** Un endomorphisme nilpotent est nilpotent si et seulement si il existe une base dans laquelle sa matrice est est triangulaire stricte.

Une matrice est nilpotente si et seulement si elle est semblable à une matrice triangulaire stricte.

### Exemple 4.4

Une matrice nilpotente et diagonalisable est nulle.

#### Corollaire 4.3 Polynôme caractéristique et nilpotence

- (i) Soit u un endomorphisme d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ . Alors u est nilpotent si et seulement si  $\chi_u = X^n$ .
- (ii) Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors A est nilpotente si et seulement si  $\chi_A = X^n$ .