

# Applications linéaires, matrices et réduction

## I. Applications linéaires

### I.1. Notion d'application linéaire

#### I.1.a) Définition

##### Définition

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

- Une application  $f : E \rightarrow F$  est dite **linéaire** si :

$$\begin{aligned} \forall (\vec{x}, \vec{y}) \in E^2, f(\vec{x} + \vec{y}) &= f(\vec{x}) + f(\vec{y}) \\ &\text{(l'image d'une somme est la somme des images)} \\ \forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall \vec{x} \in E^2, f(\lambda \cdot \vec{x}) &= \lambda \cdot f(\vec{x}) \\ &\text{(l'image d'une multiplication par un scalaire est} \\ &\text{la multiplication scalaire de l'image)} \end{aligned}$$

- L'ensemble des applications linéaires de  $E$  dans  $F$  est noté  $\mathcal{L}(E, F)$ .
- Lorsque  $E = F$ , on notera simplement  $\mathcal{L}(E)$ .  
Une application linéaire de  $E$  dans  $E$  est appelée **endomorphisme** de  $E$ .

### I.1.b) Exemple fondamental

#### Théorème 1.

Soient  $(n, p) \in (\mathbb{N}^*)^2$ .

Soit  $h \in \mathcal{L}(\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R}), \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}))$ .

Alors, il existe une matrice  $M \in \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$  telle que  $h$  s'écrit sous la forme :

$$h : \begin{array}{c|c} \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R}) & \rightarrow \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \\ X & \mapsto MX \end{array}$$

### I.2. Structure de l'ensemble des applications linéaires

#### Théorème 2.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

- L'ensemble  $\mathcal{L}(E, F)$  des applications linéaires de  $E$  dans  $F$  est muni :
  - × d'une loi de composition interne, notée  $+$   
Pour tout  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ , pour tout  $v \in \mathcal{L}(E, F)$ ,  $u + v$  est l'application linéaire de  $E$  dans  $F$  définie par :

$$u + v : \begin{array}{c|c} E & \rightarrow F \\ \vec{x} & \mapsto u(\vec{x}) + v(\vec{x}) \end{array}$$

- × d'une loi de composition externe, notée  $\cdot$   
Pour tout  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ , pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda \cdot u$  est l'application linéaire de  $E$  dans  $F$  définie par :

$$\lambda \cdot u : \begin{array}{c|c} E & \rightarrow F \\ \vec{x} & \mapsto \lambda \cdot u(\vec{x}) \end{array}$$

- L'espace  $\mathcal{L}(E, F)$  muni de  $+$  et  $\cdot$  est un espace vectoriel.

### I.3. Notion d'isomorphisme, d'automorphisme

#### I.3.a) Définition

##### Définition

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

- Une application  $u : E \rightarrow F$  est un **isomorphisme de  $E$  dans  $F$**  si :

(i)  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ .

(ii)  $u$  est bijective.

S'il existe un isomorphisme de  $E$  dans  $F$ , on dit que  $E$  et  $F$  sont isomorphes.

- Une application  $u : E \rightarrow E$  est un **automorphisme de  $E$  dans  $F$**  si :

(i)  $u \in \mathcal{L}(E)$  (autrement dit,  $u$  est un endomorphisme de  $E$ ).

(ii)  $u$  est bijective.

#### Rappels de première année

Soient  $E$  et  $F$  des ensembles.

Soit  $f : E \rightarrow F$  une application. On suppose que  $f$  est bijective.

- On appelle **application réciproque de  $f$**  et on note  $f^{-1} : F \rightarrow E$  :

$$f^{-1} : F \rightarrow E$$

$y \mapsto f^{-1}(y)$  : l'unique antécédent de  $y$   
par l'application  $f$

Ainsi :  $\forall x \in E, \forall y \in F, \quad \boxed{y = f(x) \Leftrightarrow f^{-1}(y) = x}$

- Si  $f : E \rightarrow F$  application bijective, les propriétés suivantes sont vérifiées.

1. L'application  $f^{-1}$  est bijective et de réciproque  $f$  :  $\boxed{(f^{-1})^{-1} = f}$

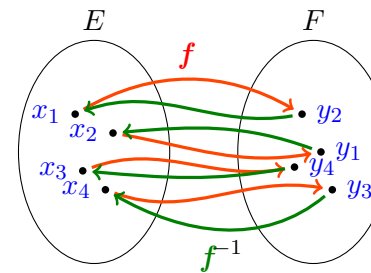
2. a)  $\boxed{\forall y \in F, f(f^{-1}(y)) = y}$

b)  $\boxed{\forall x \in E, f^{-1}(f(x)) = x}$

3. Si  $f : E \rightarrow F$  et  $g : F \rightarrow E$  sont deux applications, alors :

$$\left. \begin{array}{l} g \circ f = \text{id}_E \\ f \circ g = \text{id}_F \end{array} \right\} \Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Les applications } f \text{ et } g \text{ sont bijectives et} \\ \text{réciproques l'une de l'autre :} \\ g = f^{-1} \quad \text{et} \quad f = g^{-1} \end{array}$$

#### Représentation graphique.



- Une application  $f : E \rightarrow F$  bijective établit une correspondance un à un entre des éléments de  $E$  vers les éléments de  $F$ .
- Son application réciproque  $f^{-1}$  établit la même correspondance mais dans l'autre sens : des éléments de  $F$  vers les éléments de  $E$ .

#### I.3.b) Application réciproque d'un isomorphisme

##### Théorème 3.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

Soit  $u \in \mathcal{L}(E, F)$ .

- Supposons que  $u$  est un isomorphisme de  $E$  dans  $F$ . Alors l'application réciproque  $u^{-1}$  est un isomorphisme de  $F$  dans  $E$ . (en particulier,  $u^{-1} \in \mathcal{L}(F, E)$ )
- Supposons que  $u$  et  $v$  sont des isomorphismes.

1) Alors  $v \circ u : E \rightarrow G$  est un isomorphisme de  $E$ .  
(on a notamment  $v \circ u \in \mathcal{L}(E, G)$ )

2) De plus :  $\boxed{(v \circ u)^{-1} = u^{-1} \circ v^{-1}}$

## II. Noyau et image d'une application linéaire

### II.1. Noyau d'une application linéaire

#### II.1.a) Définition

##### Définition

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

- On appelle **noyau de  $f$**  et on note  $\text{Ker}(f)$  l'ensemble :

$$\text{Ker}(f) = \{\vec{x} \in E \mid f(\vec{x}) = \vec{0}_F\}$$

- Le noyau  $\text{Ker}(f)$  d'une application linéaire  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ .

#### II.1.b) Caractérisation de l'injectivité d'une application linéaire à l'aide de son noyau

##### Théorème 4.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

$$f \text{ injective} \Leftrightarrow \text{Ker}(f) = \{\vec{0}_E\}$$

### II.2. Image d'une application linéaire

#### II.2.a) Définition

##### Définition

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

- On appelle **image de  $f$**  et on note  $\text{Im}(f)$  l'ensemble :

$$\begin{aligned} \text{Im}(f) &= \{\vec{y} \in F \mid \exists \vec{x} \in E, y = f(\vec{x})\} \\ &= \{f(\vec{x}) \in F \mid \vec{x} \in E\} \end{aligned}$$

- L'image  $\text{Im}(f)$  d'une application linéaire  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  est un sous-espace vectoriel de  $F$ .

#### II.2.b) Caractérisation de la surjectivité d'une application

##### Théorème 5.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

$$f \text{ surjective} \Leftrightarrow \text{Im}(f) = F$$

### III. Applications linéaires en dimension finie

#### III.1. Image d'une application linéaire en dimension finie

##### Théorème 6.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

Supposons  $E$  de dimension finie et soit  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  une base de  $E$ .

$$\text{Im}(f) = \text{Vect}(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n))$$

#### III.2. Une première caractérisation de l'injectivité / surjectivité / bijectivité en dimension finie

##### Théorème 7.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels de dimensions finies.

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

$f$  est injective

$\Leftrightarrow$  L'image par  $f$  de toute famille libre finie de  $E$  est une famille (finie) libre de  $F$ .

$f$  est surjective

$\Leftrightarrow$  L'image par  $f$  de toute famille génératrice finie de  $E$  est une famille (finie) génératrice de  $F$ .

$f$  est bijective

$\Leftrightarrow$  L'image par  $f$  de toute base finie de  $E$  est une base (finie) de  $F$ .

### III.3. Rang d'une application linéaire

#### Définition

Soient  $E$  et  $F$  des ev de dimensions finies.

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

On appelle rang de l'application  $f$  et on note  $\text{rg}(f)$  :

$$\text{rg}(f) = \dim(\text{Im}(f))$$

#### Théorème 8 (Théorème du rang).

Soit  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

On suppose que  $E$  est de dimension finie.

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

$$\begin{aligned} \dim(E) &= \dim(\ker(f)) + \dim(\text{Im}(f)) \\ &= \dim(\ker(f)) + \text{rg}(f) \end{aligned}$$

### III.4. Caractérisation de l'injectivité / surjectivité / bijectivité en dimension finie

#### Théorème 9.

Soient  $E$  et  $F$  des ev de dimensions finies.

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

Alors :

$$f \text{ est injective} \Leftrightarrow \text{rg}(f) = \dim(E)$$

$$f \text{ est surjective} \Leftrightarrow \text{rg}(f) = \dim(F)$$

#### Théorème 10.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels de dimension finie.

On suppose que  $\dim(E) = \dim(F)$ .

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

$$f \text{ est bijective} \Leftrightarrow f \text{ est injective} \Leftrightarrow f \text{ est surjective}$$

$$f \text{ est bijective} \Leftrightarrow \ker(f) = \{\vec{0}_E\} \Leftrightarrow \text{rg}(f) = \dim(F)$$

## IV. Notion de matrice et lien avec les applications linéaires en dimension finie

### Remarque

- En première année, l'esprit du programme est de considérer qu'une matrice est un tableau de nombres.
- En deuxième année, dans les chapitre Applications linéaires / Réduction, on axe sur le lien entre applications linéaires et matrices.

### IV.1. Matrice colonne associée à un vecteur

**Définition** *Matrice colonne associée à un vecteur*

Soit  $E$  un espace vectoriel.

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

Notons  $\mathcal{B}_E = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_p)$  une base de  $E$ .

- Soit  $\vec{x} \in E$ . Il existe un unique  $p$ -uplet  $(x_1, \dots, x_p) \in \mathbb{R}^p$  tel que :

$$\vec{x} = x_1 \cdot \vec{e}_1 + \dots + x_p \cdot \vec{e}_p$$

La base  $\mathcal{B}_E$  étant fixée, le vecteur  $\vec{x}$  est entièrement déterminé par la donnée du  $p$ -uplet  $(x_1, \dots, x_p)$ , que l'on nomme **coordonnées de  $\vec{x}$  dans la base  $\mathcal{B}_E$** .

- Le vecteur  $\vec{x}$  admet alors naturellement une représentation matricielle. Il s'agit du vecteur colonne :

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$$

On parle alors de **vecteur (ou matrice) colonne associé à  $\vec{x}$  dans la base  $\mathcal{B}$** . Dans la suite, on notera :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{x}) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_p \end{pmatrix}$$

### IV.2. Matrice de passage

#### Définition

Soit  $E$  un espace vectoriel.

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

Notons  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_p)$  et  $\mathcal{B}' = (\vec{e}'_1, \dots, \vec{e}'_p)$  deux bases de  $E$ .

- On appelle **matrice de passage de la base  $\mathcal{B}$  à la base  $\mathcal{B}'$**  et on note  $P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'}$ , la matrice :

$$P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} = \left( \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{e}'_1) \ \dots \ \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{e}'_p) \right)$$

Autrement dit, la matrice obtenue par concaténation des vecteurs colonnes associés à  $\vec{e}'_j$  dans la base  $\mathcal{B}$ .

#### Remarque

- On considère  $E$  un espace vectoriel de dimension finie  $p \in \mathbb{N}^*$ . On note  $\mathcal{B}$ ,  $\mathcal{B}'$  et  $\mathcal{B}''$  trois bases de  $E$ . On considère enfin  $\vec{x} \in E$  et on note  $X = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{x})$  et  $X' = \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(\vec{x})$ . Alors :

1.  $X = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} X'$  ou encore  $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{x}) = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(\vec{x})$

2.  $P_{\mathcal{B},\mathcal{B}''} = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \times P_{\mathcal{B}',\mathcal{B}''}$

3. La matrice  $P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'}$  est inversible et :  $(P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'})^{-1} = P_{\mathcal{B}',\mathcal{B}}$

- On peut dégager de cette formule une règle d'écriture : les bases en regard de deux objets successifs doivent être les mêmes. Plus précisément :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{x}) = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \times \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(\vec{x}) \quad \text{et} \quad \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(\vec{x}) = P_{\mathcal{B}',\mathcal{B}} \times \text{Mat}_{\mathcal{B}}(\vec{x})$$

Cela revient à appliquer une règle de type « relation de Chasles ».

**Remarque**

On considère  $E$  un espace vectoriel de dimension finie  $p \in \mathbb{N}^*$  et  $\mathcal{B}_E = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_p)$  une base de  $E$ . Alors l'application :

$$\begin{aligned} \varphi : E &\rightarrow \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R}) \\ \vec{x} &\mapsto \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\vec{x}) \end{aligned}$$

est un isomorphisme de  $E$  dans  $\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$ .

- Une fois les base  $\mathcal{B}_E$  fixée, ce résultat signifie que :
  - × tout vecteur  $\vec{x}$  possède une unique représentation matricielle dans la base  $\mathcal{B}_E$ .  
(cela signifie simplement que  $\varphi$  est une application)
  - × réciproquement, toute matrice colonne de  $\mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R})$  est la représentation matricielle d'un unique vecteur de  $E$ .  
(c'est le caractère bijectif)
- Évidemment, si  $\mathcal{B}_1$  et  $\mathcal{B}_2$  sont deux bases différentes de  $E$ , on obtient généralement des représentations matricielles  $\text{Mat}_{\mathcal{B}_1}(\vec{x})$  et  $\text{Mat}_{\mathcal{B}_2}(\vec{x})$  différentes pour  $\vec{x}$ .

**IV.3. Matrice associée à une application linéaire****IV.3.a) Matrice associée à une application linéaire****Définition**

Soit  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels.

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

On note  $\mathcal{B}_E = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_p)$  une base de  $E$ .

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

On note  $\mathcal{B}_F = (\vec{f}_1, \dots, \vec{f}_n)$  une base de  $F$ .

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

- On appelle **matrice de  $f$  relativement aux bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}_F$**  la matrice :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) = \left( \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(f(\vec{e}_1)) \quad \dots \quad \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(f(\vec{e}_p)) \right)$$

Autrement dit, la matrice de  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$  obtenue par concaténation des vecteurs colonnes associés à  $f(\vec{e}_j)$  dans la base  $\mathcal{B}_F$ .

**Remarque**

- Si  $E$  et  $F$  sont de même dimension finie  $p$  (par exemple lorsque  $E = F$ ), la matrice associée à  $f$  est une matrice carrée de taille  $n$ .
- On pourra retenir le schéma suivant :

$$\begin{array}{ccc} E & \xrightarrow{f} & F \\ \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\cdot) \downarrow & & \downarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(\cdot) \\ \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{R}) & \longrightarrow & \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \end{array}$$

#### IV.3.b) Comportement de l'application $\text{Mat}(\cdot)$ vis à vis des opérations classiques

##### **Théorème 11.** Isomorphisme de représentation matricielle

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels de dimension finie.

On note  $\mathcal{B}_E$  une base de  $E$  et  $\mathcal{B}_F$  une base de  $F$ .

Les applications :

$$\varphi : \begin{cases} \mathcal{L}(E, F) & \rightarrow & \mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R}) \\ f & \mapsto & \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) \end{cases} \quad \text{et} \quad \psi : \begin{cases} \mathcal{L}(E) & \rightarrow & \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \\ f & \mapsto & \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(f) \end{cases}$$

sont des isomorphismes. En particulier, on a :

$$\boxed{\dim(\mathcal{L}(E, F)) = np} \quad \text{et} \quad \boxed{\dim(\mathcal{L}(E)) = n^2}$$

##### **Remarque**

- Une fois les bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}_F$  fixées, ce résultat signifie que :
  - × toute application linéaire  $f$  possède une unique représentation matricielle relativement aux bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}_F$ .  
(cela signifie simplement que  $\varphi$  est une application)
  - × réciproquement, toute matrice de  $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$  est la représentation matricielle relativement aux bases  $\mathcal{B}_E$  et  $\mathcal{B}_F$  d'une unique application linéaire  $\varphi$ .  
(c'est le caractère bijectif)
- En plus d'être une application bijective,  $\varphi$  est linéaire. Ainsi, la matrice d'une combinaison linéaire d'applications est la combinaison linéaire des matrices des applications.

Plus précisément, si  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ ,  $g \in \mathcal{L}(E, F)$  et  $(\lambda_1, \lambda_2) \in \mathbb{R}^2$ , on a :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(\lambda_1 \cdot f + \lambda_2 \cdot g) = \lambda_1 \cdot \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) + \lambda_2 \cdot \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(g)$$

##### **Théorème 12.**

Soient  $E$ ,  $F$ , et  $G$  des vectoriels de dimensions finies.

On note  $\mathcal{B}_E$ ,  $\mathcal{B}_F$  et  $\mathcal{B}_G$  des bases respectives de  $E$ ,  $F$ , et  $G$ .

1) Pour tout  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  et  $g \in \mathcal{L}(F, G)$  :

$$\boxed{\text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_G}(g \circ f) = \text{Mat}_{\mathcal{B}_F, \mathcal{B}_G}(g) \times \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f)}$$

(la composition des applications linéaires correspond à la multiplication des matrices associées)

2) Pour tout  $f \in \mathcal{L}(E)$  et pour tout  $k \in \mathbb{N}$  :

$$\boxed{\text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(f^k) = (\text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(f))^k}$$

(où l'on a noté  $f^k = f \circ \dots \circ f$ )

##### **Théorème 13.**

Soit  $E$  un espace vectoriel de dimension finie.

On note  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme de  $E$ .

1)  $f$  est bijective  $\Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$  est inversible

2) Si  $f$  est bijective alors :  $(\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f))^{-1} = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f^{-1})$



### IV.3.c) Noyau d'une application linéaire via la matrice associée

#### Théorème 14.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels de dimensions finies.

On note  $\mathcal{B}_E$  une base de  $E$  et  $\mathcal{B}_F$  une base de  $F$ .

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

Soient  $\vec{x} \in E$  et  $\vec{y} \in F$ .

$$1. \quad \begin{cases} \vec{y} = f(\vec{x}) \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(\vec{y}) = \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(f(\vec{x})) \\ \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}_F}(\vec{y}) = \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) \times \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\vec{x}) \end{cases}$$

$$2. \text{ En particulier : } \vec{x} \in \text{Ker}(f) \Leftrightarrow \text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f) \times \text{Mat}_{\mathcal{B}_E}(\vec{x}) = 0$$

### IV.3.d) Lien entre le rang d'une application linéaire et le rang de la matrice associée

#### Théorème 15.

Soient  $E$  et  $F$  des espaces vectoriels de dimensions finies.

On note  $\mathcal{B}_E$  une base de  $E$  et  $\mathcal{B}_F$  base de  $F$ .

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

$$\text{rg}(f) = \text{rg}(\text{Mat}_{\mathcal{B}_E, \mathcal{B}_F}(f))$$

#### Théorème 16.

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

$$A \text{ est inversible} \Leftrightarrow A \text{ est la matrice associée à un isomorphisme}$$

## V. Matrices semblables

### V.1. Définition

**Définition** Matrices semblables

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

Soient  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et  $N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

- Les matrices  $M$  et  $N$  sont **semblables** s'il existe une matrice inversible  $P$  telle que :

$$M = PNP^{-1}$$

### V.2. Puissances $k^{\text{ème}}$ de matrices semblables

**Théorème 17.**

Soient  $M$  et  $N$  deux matrices de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

On suppose que  $M$  et  $N$  sont semblables et donc qu'il existe une matrice  $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  inversible telle que :  $M = PNP^{-1}$ .

Alors, pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $M^k = PN^kP^{-1}$ .

(autrement dit, si  $M$  et  $N$  sont semblables via la matrice  $P$ ,  $M^k$  et  $N^k$  le sont aussi via la même matrice  $P$ )

**Exercice** (d'après EDHEC 2016)

On considère les matrices :

$$N = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad T = 2I + N = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

1. Déterminer  $N^2$  et en déduire, pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $N^k$ .
2. Soit  $n \in \mathbb{N}$ . Déterminer  $T^n$  à l'aide de la formule du binôme de Newton.

### V.3. Lien entre relation de similitude et applications linéaires

**Théorème 18.**

Soit  $E$  un ev de dimension finie.

Soit  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{B}'$  deux bases de  $E$ .

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

On note  $M = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ ,  $N = \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f)$  et  $P = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'}$ .

1. Alors :

$$M = P N P^{-1}$$

ce qui signifie :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f) = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) (P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'})^{-1}$$

2. De manière générale :

Les matrices  $M \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  et  $N \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  sont semblables  $\Leftrightarrow$   $M$  et  $N$  sont les matrices représentatives d'un même endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(E)$  dans des bases différentes

**Remarque**

On peut retenir cette formule sous la forme :

$$\text{Mat}_{\mathcal{B}}(f) = P_{\mathcal{B},\mathcal{B}'} \text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) P_{\mathcal{B}',\mathcal{B}}$$

que l'on peut rapprocher une nouvelle fois de la relation de Chasles.

## VI. Éléments propres d'un endomorphisme, d'une matrice carrée

### VI.1. Valeurs propres et vecteurs propres d'un endomorphisme, d'une matrice carrée

#### VI.1.a) Définition

##### Définition (Valeur propre)

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

##### 1) Cas des endomorphismes

- On dit qu'un réel  $\lambda$  est une **valeur propre** de l'endomorphisme  $f$  s'il existe un vecteur  $u \in E$  **non nul** tel que :

$$f(u) = \lambda u$$

- L'ensemble des valeurs propres d'un endomorphisme  $f$  est appelé **spectre de  $f$**  et est noté  $\text{Sp}(f)$ .

$$\text{Sp}(f) = \{\lambda \in \mathbb{R} \mid \exists u \neq 0_E, f(u) = \lambda u\}$$

##### 2) Cas des matrices carrées

- On dit qu'un réel  $\lambda$  est une **valeur propre** de la matrice  $A$  s'il existe un vecteur colonne  $X \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  **non nul** tel que :

$$AX = \lambda X$$

- L'ensemble des valeurs propres d'une matrice carrée  $A$  est appelé **spectre de  $A$**  et est noté  $\text{Sp}(A)$ .

$$\text{Sp}(A) = \{\lambda \in \mathbb{R} \mid \exists X \neq 0, AX = \lambda X\}$$

##### Définition (Vecteur propre)

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

On suppose que  $f$  (resp.  $A$ ) admet une valeur propre  $\lambda \in \mathbb{R}$ .  
(ce n'est pas forcément le cas !)

##### 1) Cas des endomorphismes

- On appelle **vecteur propre** de  $f$  associé à la valeur propre  $\lambda$ , tout vecteur **non nul**  $u$  de  $E$  tel que  $f(u) = \lambda u$ .

##### 2) Cas des matrices carrées

- On appelle **vecteur propre** de  $A$  associé à la valeur propre  $\lambda$ , tout vecteur colonne  $U \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  **non nul** tel que  $AU = \lambda U$ .

#### VI.1.b) Nombre maximal de valeurs propres

##### Théorème 19.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $(u_1, \dots, u_p) \in E^p$  et soit  $(U_1, \dots, U_p) \in (\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}))^p$ .

Soit  $f$  un endomorphisme de  $E$ .

Soit  $A$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

##### 1) Cas des endomorphismes

$u_1, \dots, u_p$ sont vecteurs propres associés à des valeurs propres distinctes $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ de $f$	$\Rightarrow$	La famille $(u_1, \dots, u_p)$ est libre
--	---------------	--

On en déduit que l'endomorphisme  $f$  possède au plus  $n$  valeurs propres distinctes.

2) Cas des matrices carrées

$U_1, \dots, U_p$ sont vecteurs propres associés à des valeurs propres <b>distinctes</b> $\lambda_1, \dots, \lambda_p$ de $A$	$\Rightarrow$	La famille $(U_1, \dots, U_p)$ est libre
---	---------------	---

On en déduit que la matrice  $A$  possède au plus  $n$  valeurs propres **distinctes**.

**Théorème 20.** (Généralisation)

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f$  un endomorphisme de  $E$ .

Soit  $A$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

1) Cas des endomorphismes

- Soient  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$   $p$  valeurs propres **distinctes** de  $f$ .
  - Soient  $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_p$   $p$  familles de vecteurs de  $E$  telles que, pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$  :
    - × les familles  $\mathcal{F}_i$  sont libres.
    - × les vecteurs de  $\mathcal{F}_i$  sont des vecteurs propres associés à  $\lambda_i$ .
- Alors la famille  $\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \cup \dots \cup \mathcal{F}_p$  est une famille libre de  $E$ .

2) Cas des matrices carrées

- Soient  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$   $p$  valeurs propres **distinctes** de  $A$ .
  - Soient  $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_p$   $p$  familles de vecteurs de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  telles que, pour tout  $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$  :
    - × les familles  $\mathcal{F}_i$  sont libres.
    - × les vecteurs de  $\mathcal{F}_i$  sont des vecteurs propres associés à  $\lambda_i$ .
- Alors la famille  $\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \cup \dots \cup \mathcal{F}_p$  est une famille libre de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ .

**VI.1.c) Caractérisation des valeurs propres d'un endomorphisme, d'une matrice carrée****Théorème 21.**

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f$  un endomorphisme de  $E$ .

Soit  $A$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

1) Cas des endomorphismes

$\lambda$ est valeur propre de $f$	$\Leftrightarrow$	$\text{Ker}(f - \lambda \text{id}_E) \neq \{0_E\}$
	$\Leftrightarrow$	L'endomorphisme $f - \lambda \text{id}_E$ n'est pas injectif
	$\Leftrightarrow$	L'endomorphisme $f - \lambda \text{id}_E$ n'est pas bijectif

2) Cas des matrices carrées

$\lambda$ est valeur propre de $A$	$\Leftrightarrow$	$\{U \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \mid (A - \lambda I) U = 0\} \neq \{0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})}\}$
	$\Leftrightarrow$	La matrice $A - \lambda I$ n'est pas inversible

### VI.1.d) Lien entre éléments propres d'un endomorphisme et éléments propres de sa matrice représentative dans une base

#### Théorème 22.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

On note  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ .

Soit  $u \in E$ . Notons  $U = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ .

1) Alors :  $f(u) = \lambda u \Leftrightarrow AU = \lambda U$

2) En conséquence :

$$\lambda \text{ est valeur propre de } f \Leftrightarrow \lambda \text{ est valeur propre de } A$$

$$\text{Sp}(f) = \text{Sp}(A)$$

Le vecteur  $u$  est un vecteur propre de  $f$  associé à la valeur propre  $\lambda$   $\Leftrightarrow$  Le vecteur colonne  $U$  est un vecteur propre de  $A$  associé à la valeur propre  $\lambda$

#### MÉTHODO

#### Déterminer les valeurs propres d'un endomorphisme

$$\begin{aligned} \lambda \text{ est valeur propre de } f &\Leftrightarrow \lambda \text{ est valeur propre de } A \\ &\Leftrightarrow \exists U \neq 0, AU = \lambda U \\ &\Leftrightarrow \exists U \neq 0, (A - \lambda I_n)U = 0 \\ &\Leftrightarrow A - \lambda I_n \text{ n'est pas inversible} \end{aligned}$$

l'un (au moins) des coefficients diagonaux de la réduite (**triangulaire supérieure**) de  $A - \lambda I_n$  est nul

Plus précisément, on procède comme suit.

1) On écrit la matrice  $A - \lambda I_n$  où  $\lambda$  est inconnu.

2) On calcule le rang de  $A - \lambda I_n$ .

En opérant par opérations élémentaires sur les lignes de la matrice (ce qui ne modifie pas le rang), on obtient une matrice réduite sous forme triangulaire supérieure.

(cela consiste à appliquer l'algorithme du pivot de Gauss)

3) Les valeurs propres de la matrice  $A$  sont exactement les valeurs de  $\lambda$  qui annulent un des coefficients diagonaux de la matrice réduite.

#### Remarque

• Pour  $A \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ , il faut s'habituer à déterminer les ensembles  $E_\lambda(A)$  par lecture de la matrice  $A - \lambda I$ . Illustrons la méthode avec le cas particulier

de la valeur propre  $\lambda = 0$ . On cherche les vecteurs  $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$  de  $E_0(A)$

c'est-à-dire les vecteurs tels que :  $AX = 0_{\mathcal{M}_{3,1}(\mathbb{R})}$ . Or :

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} &= x \cdot C_1 + y \cdot C_2 + z \cdot C_3 \\ &= x \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} + y \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + z \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Pour obtenir le vecteur nul à l'aide de cette combinaison linéaire, on doit forcément choisir  $z = 0$ . On peut alors remarquer que le choix  $x = 1$  et  $y = 1$  permet d'obtenir une combinaison linéaire nulle. Ce n'est qu'une reformulation du fait que les colonnes  $C_1$  et  $C_2$  de la matrice  $A$  sont opposées. On en déduit alors :

$$E_0(A) \supset \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$$

L'égalité peut alors s'obtenir à l'aide d'un argument de dimension. Plus précisément, on obtient, par théorème du rang :

$$\dim(E_1(A)) = \dim(\mathcal{M}_{3,1}(\mathbb{R})) - \text{rg}(A) = 3 - 2 = 1$$

- Pour les matrices carrées d'ordre 2 on utilise la caractérisation suivante :

$$\begin{aligned} \lambda \text{ est valeur propre de } A &\Leftrightarrow A - \lambda I_2 \text{ n'est pas inversible} \\ &\Leftrightarrow \det(A - \lambda I_2) = 0 \end{aligned}$$

### Théorème 23.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

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

- 1)  $\begin{array}{l} \text{La matrice } A \text{ est triangulaire} \\ \text{supérieure (resp. inférieure)} \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} \text{Les valeurs propres de } A \text{ sont} \\ \text{ses coefficients diagonaux} \end{array}$
- 2)  $\begin{array}{l} \text{La matrice } A \text{ est diagonale} \\ \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} \text{Les valeurs propres de } A \text{ sont} \\ \text{ses coefficients diagonaux} \end{array}$

À RETENIR

Les valeurs propres d'une matrice triangulaire supérieure (resp. inférieure) se lisent sur sa diagonale.

### VI.1.e) Valeurs propres de matrices semblables

#### Théorème 24.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soient  $M$  et  $N$  des matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

- 1)  $M$  et  $N$  sont semblables  $\Rightarrow \text{rg}(M) = \text{rg}(N)$
- 2) Pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$  :

$$M \text{ et } N \text{ sont semblables} \Rightarrow \text{rg}(M - \lambda I_n) = \text{rg}(N - \lambda I_n)$$

- 3)  $M$  et  $N$  sont semblables  $\Rightarrow \text{Sp}(M) = \text{Sp}(N)$

### VI.1.f) Cas particulier de la valeur propre 0

#### Théorème 25.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f$  un endomorphisme de  $E$ .

Soit  $A$  une matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

$$\begin{aligned} \text{Le réel } 0 \text{ est une valeur propre de } f &\Leftrightarrow \text{Ker}(f) \neq \{0_E\} \\ &\Leftrightarrow f \text{ n'est pas injective} \\ &\Leftrightarrow f \text{ n'est pas bijective} \end{aligned}$$

Évidemment, on peut aussi écrire :

$$f \text{ est bijective} \Leftrightarrow \text{Le réel } 0 \text{ n'est pas valeur propre de } f$$

#### 2) Cas des matrices carrées

$$\text{Le réel } 0 \text{ est une valeur propre de } A \Leftrightarrow A \text{ n'est pas inversible}$$

Évidemment, on peut aussi écrire :

$$A \text{ est inversible} \Leftrightarrow \text{Le réel } 0 \text{ n'est pas valeur propre de } A$$

## VI.2. Sous-espaces propres d'un endomorphisme

### VI.2.a) Définition

#### Définition

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

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

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

#### 1) Cas des endomorphismes

On appelle **sous-espace propre** de  $f$  associé à la valeur propre  $\lambda$ , l'ensemble noté  $E_\lambda(f)$  défini par :

$$\begin{aligned} E_\lambda(f) &= \{u \in E \mid f(u) = \lambda \cdot u\} \\ &= \{u \in E \mid (f - \lambda \text{id})(u) = 0_E\} = \text{Ker}(f - \lambda \text{id}) \end{aligned}$$

$$E_\lambda(f) = \left\{ \begin{array}{l} \text{vecteurs propres associés} \\ \text{à la valeur propre } \lambda \end{array} \right\} \cup \{0_E\}$$

#### 2) Cas des matrices carrées

On appelle **sous-espace propre** de  $A$  associé à la valeur propre  $\lambda$ , l'ensemble noté  $E_\lambda(A)$  défini par :

$$\begin{aligned} E_\lambda(A) &= \{U \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \mid AU = \lambda \cdot U\} \\ &= \{U \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R}) \mid (A - \lambda I) \times U = 0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})}\} \end{aligned}$$

Lien entre endomorphisme et représentation matricielle (rappel)

Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

On note maintenant  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ .

Considérons  $u \in E$  et notons  $U = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u)$ .

Alors :  $f(u) = \lambda \cdot u \Leftrightarrow AU = \lambda \cdot U$

## VI.2.b) Structure d'un sous-espace propre

### Théorème 26.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

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

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

#### 1) Cas des endomorphismes

Soit  $\lambda$  une valeur propre de  $f$ .

a.  $E_\lambda(f)$  est un sous-espace vectoriel de  $E$

b.  $E_\lambda(f) \neq \{0_E\}$ . En particulier :  $\dim(E_\lambda(f)) \geq 1$

#### 2) Cas des matrices carrées

Soit  $\lambda$  une valeur propre de  $A$ .

a.  $E_\lambda(A)$  est un sous-espace vectoriel de  $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$

b.  $E_\lambda(A) \neq \{0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})}\}$ . En particulier :  $\dim(E_\lambda(A)) \geq 1$

## VI.2.c) Détermination d'un sous-espace propre

### MÉTHODO

**Déterminer  $E_\lambda(f)$  le sous-espace propre de  $f$  associé à une valeur propre  $\lambda$  donnée**

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$  et soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$ . Notons  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ .

Soit  $u \in E$ . Notons  $U = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u)$ . Soit  $\lambda$  est une valeur propre de  $f$ .

On rappelle :

$$\begin{aligned} u \in E_\lambda(f) &\Leftrightarrow f(u) = \lambda \cdot u \\ &\Leftrightarrow (f - \lambda \text{id}_E)(u) = 0_E \\ &\Leftrightarrow (A - \lambda I_n) \times U = 0_{\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})} \end{aligned}$$

On se ramène ainsi à la résolution d'un système linéaire.

### VI.3. Polynômes annulateurs

#### VI.3.a) Polynômes d'endomorphismes, de matrices carrées

##### Définition

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Soit  $P \in \mathbb{R}[X]$ . Il existe donc  $r \in \mathbb{N}$  et  $(a_0, \dots, a_r) \in \mathbb{R}^{r+1}$  tel que :

$$P(X) = \sum_{k=0}^r a_k X^k$$

##### 1) Cas des endomorphismes

On note  $P(f)$  l'endomorphisme de  $E$  défini par  $P(f) = \sum_{k=0}^r a_k f^k$ .

C'est un polynôme d'endomorphismes.

##### 2) Cas des matrices carrées

On note  $P(A)$  la matrice de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  définie par  $P(A) = \sum_{k=0}^r a_k A^k$ .

C'est un polynôme de matrices.

Lien entre les deux

Si  $\mathcal{B}$  est une base de  $E$  et  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ , on a alors :

$$P(A) = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(P(f))$$

#### VI.3.b) Polynômes annulateurs

##### Définition

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Soit  $P \in \mathbb{R}[X]$ .

##### 1) Cas des endomorphismes

On dit que  $P$  est un polynôme annulateur de  $f$  si  $P(f) = 0_{\mathcal{L}(E)}$ .

##### 2) Cas des matrices carrées

On dit que  $P$  est un polynôme annulateur de  $A$  si  $P(A) = 0_{\mathcal{M}_n(\mathbb{R})}$ .

#### VI.3.c) Existence d'un polynôme annulateur non nul

##### Théorème 27.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

##### 1) Cas des endomorphismes

Il existe un polynôme annulateur **non nul** de  $f$ .

##### 2) Cas des matrices carrées

Il existe un polynôme annulateur **non nul** de  $A$ .

#### VI.3.d) Intérêt des polynômes annulateurs

##### Théorème 28.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Soit  $P \in \mathbb{R}[X]$ .

##### 1) Cas des endomorphismes

Si  $P$  est un polynôme annulateur de  $f$  alors :

$$\lambda \text{ une valeur propre de } f \Rightarrow \lambda \text{ est une racine de } P$$

Ainsi :  $\text{Sp}(f) \subset \{\text{racines de } P\}$

##### 2) Cas des matrices carrées

Si  $P$  est un polynôme annulateur de  $A$  alors :

$$\lambda \text{ une valeur propre de } A \Rightarrow \lambda \text{ est une racine de } P$$

Ainsi :  $\text{Sp}(A) \subset \{\text{racines de } P\}$



## VII. Théorèmes de réduction

### VII.1. Endomorphisme diagonalisable, matrice diagonalisable

#### VII.1.a) Définition

**Définition** (*Endomorphisme / matrice carrée diagonalisable*)

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

- On dit que  $f \in \mathcal{L}(E)$  est **diagonalisable** s'il existe une base  $\mathcal{B}'$  de  $E$  dans laquelle la matrice représentative de  $f$  est diagonale.
- Autrement dit,  $f \in \mathcal{L}(E)$  est **diagonalisable** s'il existe une base  $\mathcal{B}'$  de  $E$  et une matrice diagonale  $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  tels que :  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) = D$ .

#### 2) Cas des matrices carrées

On dit que  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est une matrice **diagonalisable** s'il existe une matrice  $P$  inversible et une matrice  $D$  diagonale telles que :

$$A = PDP^{-1}$$

### VII.1.b) Caractérisation de la diagonalisabilité

#### Théorème 29.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(f)$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

$f$ est diagonalisable $\Leftrightarrow$ il existe une base de $E$ formée de vecteurs propres de $f$
--

#### 2) Cas des matrices carrées

$A$ est diagonalisable $\Leftrightarrow$ il existe une base de $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ formée de vecteurs propres de $A$
--

#### 3) Lien entre endomorphisme et représentation matricielle

$f$ est diagonalisable $\Leftrightarrow A$ est diagonalisable
---

## VII.2. Réduction des endomorphismes et des matrices carrées

### VII.2.a) Critère de diagonalisabilité

#### Théorème 30.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

Soient  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  les valeurs propres distinctes de  $f$ .

Notons  $E_{\lambda_1}(f), \dots, E_{\lambda_m}(f)$  les sous-espaces propres associés à ces valeurs propres.

$$a. \sum_{i=1}^m \dim(E_{\lambda_i}(f)) \leq \dim(E)$$

$$b. f \text{ est diagonalisable} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^m \dim(E_{\lambda_i}(f)) = \dim(E)$$

#### 2) Cas des matrices carrées

Soient  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  les valeurs propres distinctes de  $A$ .

Notons  $E_{\lambda_1}(A), \dots, E_{\lambda_m}(A)$  les sous-espaces propres associés à ces valeurs propres.

$$a. \sum_{i=1}^m \dim(E_{\lambda_i}(A)) \leq n$$

$$b. A \text{ est diagonalisable} \Leftrightarrow \sum_{i=1}^m \dim(E_{\lambda_i}(A)) = n$$

### VII.2.b) Condition suffisante de diagonalisabilité

#### Théorème 31.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

$$f \text{ admet } n \text{ valeurs propres distinctes} \Rightarrow f \text{ est diagonalisable}$$

#### 2) Cas des matrices carrées

$$A \text{ admet } n \text{ valeurs propres distinctes} \Rightarrow A \text{ est diagonalisable}$$

### VII.2.c) Démontrer par l'absurde la non diagonalisabilité

#### Théorème 32.

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

#### 1) Cas des endomorphismes

$$\left. \begin{array}{l} f \text{ est diagonalisable} \\ f \text{ n'admet qu'une seule valeur propre } \lambda \end{array} \right\} \Leftrightarrow f = \lambda \text{ id}_E$$

#### 2) Cas des matrices carrées

$$\left. \begin{array}{l} A \text{ est diagonalisable} \\ A \text{ n'admet qu'une seule valeur propre } \lambda \end{array} \right\} \Leftrightarrow A = \lambda I_n$$

### VII.3. Caractère diagonalisable des matrices symétriques

**Définition** (*Matrice symétrique*)

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

- La matrice  $A$  est dite **symétrique** si  ${}^t A = A$ .
- Autrement dit,  $A$  est **symétrique** si :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, a_{i,j} = a_{j,i}$$

**Théorème 33.**

Soit  $E$  un ev de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$ .

Soit  $f \in \mathcal{L}(E)$  et soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

1) Cas des endomorphismes

*Il existe une base dans laquelle la matrice représentative de  $f$  est symétrique  $\Rightarrow f$  est diagonalisable*

2) Cas des matrices carrées

*$A$  est symétrique  $\Rightarrow A$  est diagonalisable*