# Résumé de cours - Diagonalisation

## Table des matières

1	Voc	abulaire des éléments propres	2
	1.1	Pour une matrice carrée	2
	1.2	Pour un endomorphisme	4
2	Diagonalisabilité, diagonalisation		
	2.1	Définitions pour une matrice, un endomorphisme	5
	2.2	Liberté des vecteurs propres	6
	2.3	Critère de diagonalisabilité	6
	2.4	Cas particulier: matrices symétriques	7
3	Recherche de valeurs propres		8
	3.1	Cas des matrices triangulaires	8
	3.2	Polynômes annulateurs	8
		Étude d'inversibilité à paramètre	
4	IIn	exemple rédigé de diagonalisation	10

# **Introduction: Motivation**

## Définition 1 (Matrice diagonale)

Tinition 1 (*Matrice diagonale*)

Une matrice diagonale est une matrice carrée  $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  s'écrivant :  $D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots & \end{bmatrix}$ Ses coefficients hors de la diagonale sont donc nuls.

#### **Proposition 2**

Toutes les manipulations sur les matrices diagonales se font coefficient par coefficient.

On choisit ici deux matrices diagonales  $D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \cdot & \cdot \\ \cdot & \lambda_2 & \cdot \\ \cdot & \cdot & \lambda_3 \end{bmatrix}$  et  $E = \begin{bmatrix} \mu_1 & \cdot & \cdot \\ \cdot & \mu_2 & \cdot \\ \cdot & \cdot & \mu_3 \end{bmatrix}$  de format  $3 \times 3$ .

Les règles de calcul suivantes sont vérifiées. (Les analogues aussi pour les matrices diagonales  $n \times n$ .)

► Somme On a: 
$$D + E = \begin{bmatrix} \lambda_1 + \mu_1 & \cdot & \cdot \\ \cdot & \lambda_2 + \mu_2 & \cdot \\ \cdot & \cdot & \lambda_3 + \mu_3 \end{bmatrix}$$
.

▶ **Produit** On a: 
$$D \cdot E = E \cdot D = \begin{bmatrix} \lambda_1 \cdot \mu_1 & \cdots & \cdots \\ \vdots & \lambda_2 \cdot \mu_2 & \cdots \\ \vdots & \ddots & \lambda_3 \cdot \mu_3 \end{bmatrix}$$

► **Puissances**
Pour 
$$k \in \mathbb{N}$$
, on a :  $D^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & \cdot & \cdot \\ \cdot & \lambda_2^k & \cdot \\ \cdot & \cdot & \lambda_3^k \end{bmatrix}$ 
► **Inversibilité**

La matrice D est inversible ssi ses coefficients diagonaux sont tous  $\neq 0$ .

Alors, on a: 
$$D^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & \cdot & \cdot \\ \cdot & \frac{1}{\lambda_2} & \cdot \\ \cdot & \cdot & \frac{1}{\lambda_3} \end{bmatrix}$$

#### Définition 3 (Relation de similitude)

Soient deux matrices carrées :  $A,B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Une **relation de similitude** entre A,B est une relation s'écrivant :  $A \cdot P = P \cdot B$ .

pour une certaine matrice  $P \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  inversible.

On dit alors que *A* et *B* sont semblables.

La relation de similitude s'écrit aussi :  $A = P \cdot B \cdot P^{-1}$ .

#### **Manipulations**

On peut alors montrer que pour  $k \in \mathbb{N}$ , on a :  $A^k = P \cdot B^k \cdot P^{-1}$ .

Par exemple, si la matrice B est diagonale et connue, on peut calculer les puissances  $B^k$ , et en déduire l'expression de  $A^k$ .

### Formulation endomorphisme

Les matrices  $A_1$ ,  $A_2$  sont semblables si elles représentent le même endomorphisme.

La relation de similitude, pour *P* inversible, s'écrit en effet :  $A_1 = P \cdot A_2 \cdot P^{-1}$ .

Elle se lit comme une formule de changement de base.

Soit f un endomorphisme représenté par la matrice  $A_1$ , dans une certaine base  $\mathcal{B}_1$ .

Par exemple, f = l'endomorphisme de  $\mathbb{R}^n$  canoniquement associé :  $(\vec{X} \mapsto f(\vec{X}) = A_1 \cdot \vec{X})$ .

La matrice *P* joue le rôle de **matrice de passage**.

Soit  $\mathcal{B}_2$  la nouvelle base telle que :  $P = \text{Pas}(\mathcal{B}_1 \leadsto \mathcal{B}_2)$ .

On a alors :  $A_2 = \text{Mat}_{\mathcal{B}_2}(f)$ .

La relation  $A_1 = P \cdot A_2 \cdot P^{-1}$  se traduit :  $\operatorname{Mat}_{\mathcal{B}_1}(f) = \operatorname{Pas}(\mathcal{B}_1 \leadsto \mathcal{B}_2) \cdot \operatorname{Mat}_{\mathcal{B}_2}(f) \cdot \left(\operatorname{Pas}(\mathcal{B}_1 \leadsto \mathcal{B}_2)\right)^{-1}$ .

# 1 Vocabulaire des éléments propres

Les définitions essentielles à connaître sont :

- valeurs propres, spectre.
- vecteurs propres, sous-espace propre.

#### 1.1 Pour une matrice carrée

Pour toute cette sous-section 1.1 : soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice carrée.

#### Définition 4 (Couple propre)

Soient  $\lambda \in \mathbb{R}$  et  $\vec{X} \in \mathbb{R}^n$ .

Équation des couples propres

Le couple  $(\lambda, \vec{X})$  est **propre** pour A si  $A \cdot \vec{X} = \lambda \cdot \vec{X}$ , avec :  $\vec{X} \neq \vec{0}$ 

▶ Terminologie

On dit alors que :  $\rightarrow \lambda$  est une **valeur propre** de A.

•  $\vec{X}$  est un **vecteur propre** de A, associé à la valeur propre  $\lambda$ .

#### Définition 5 (Spectre)

L'ensemble des valeurs propres  $\lambda$  de  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  s'appelle le **spectre** de A, noté  $\mathrm{Sp}(A)$ .

#### Vérification du caractère propre de $\lambda \in \mathbb{R}$

Soit  $\lambda \in \mathbb{R}$  un scalaire.

On a l'équivalence :  $[\lambda \in \operatorname{Sp}(A)] \iff [\lambda \text{ est une valeur propre de } A].$ 

Pour vérifier si  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A)$ , on résout donc, pour  $\vec{X} \in \mathbb{R}^n$ , l'équation :  $A \cdot \vec{X} = \lambda \cdot \vec{X}$ .

Alors :  $\rightarrow$  si on trouve des **solutions non-nulles**  $\vec{X} \neq \vec{0}$ , alors :  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A)$ .

▶ si la **seule solution** est :  $\vec{X} = \vec{0}$ , alors :  $\lambda \notin Sp(A)$ .

### Définition 6 (Sous-espaces propre)

Le **sous-espace propre** associé à  $\lambda$  est l'ensemble des vecteurs  $\vec{X} \in \mathbb{R}^n$  vérifiant :  $A \cdot \vec{X} = \lambda \cdot \vec{X}$ . On le note :  $E_{\lambda}(A) = \{\vec{X} \in \mathbb{R}^n \text{ tels que} : A \cdot \vec{X} = \lambda \cdot \vec{X}\}$ .

### Proposition 7 (Reformulation des sous-espaces propres)

Pour  $\lambda \in \mathbb{R}$ , et  $\vec{X} \in \mathbb{R}^n$ , on peut réécrire l'équation des vecteurs propres.

En regroupant à gauche, il vient :  $[A \cdot \vec{X} = \lambda \cdot \vec{X}] \iff [A \cdot \vec{X} - \lambda \cdot \vec{X} = \vec{0}]$ 

$$\iff [(A - \lambda \cdot I_n) \cdot \vec{X} = \vec{0}].$$

Le sous-espace propre associé à  $\lambda$  s'écrit donc :  $E_{\lambda}(A) = \text{Ker}(A - \lambda \cdot I_n)$ .

### Ce sont des sous-espaces vectoriels

On a:  $E_{\lambda}(A) = \operatorname{Ker}(A - \lambda \cdot I_n) \subset \mathbb{R}^n$ .

Plus précisément, les sous-espaces propres de A sont des **sous-espaces vectoriels** de  $\mathbb{R}^n$ .

# Définition 8 (Caractérisation des valeurs propres)

On a l'équivalence :  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A) \iff \operatorname{Ker}(A - \lambda I_n) \neq \{\vec{0}\}\$   $\iff A - \lambda I_n \text{ n'est } \mathbf{pas} \text{ inversible.}$ 

### Démonstration pour la non-inversibilité de $A - \lambda \cdot I_n$ :

La formule du rang, pour une matrice  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , s'écrit :  $\dim (\operatorname{Ker}(M)) + \operatorname{rg}(M) = n$ .

Pour *M* matrice carrée, il y a équivalence entre :  $\blacktriangleright$  Ker(*M*) =  $\{\vec{0}\}$ . (pas de solutions non-nulles à  $M \cdot \vec{X} = \vec{0}$ .)

- rg(M) = n. (les colonnes engendrent  $\mathbb{R}^n$ )
- M inversible.

À l'inverse, montrer que  $\lambda \in \operatorname{Sp}(A)$ , revient à montrer que  $A - \lambda \cdot I_n$  n'est **pas inversible**.

#### Dimension des sous-espaces propres

On a aussi l'équivalence :  $[\lambda \in \operatorname{Sp}(A)] \iff [\dim(\operatorname{Ker}(A - \lambda \cdot I_n)) \ge 1].$ 

#### Proposition 9 (Cas particulier de la valeur propre $\lambda = 0$ )

On a l'équivalence :  $[0 \text{ est } \mathbf{valeur } \mathbf{propre} \text{ de } A] \iff [\text{la matrice } A \text{ n'est } \mathbf{pas } \mathbf{inversible}].$ 

# 1.2 Pour un endomorphisme

Pour toute cette sous-section 1.2: soit  $f: E \rightarrow E$ .

# Définition 10 (Couple propre)

Soient  $\lambda \in \mathbb{R}$  et  $\vec{u} \in E$ .

### Équation des couples propres

Le couple  $(\lambda, \vec{u})$  est **propre** pour f si  $f(\vec{u}) = \lambda \cdot \vec{u}$ , avec :  $\vec{u} \neq \vec{0}$ .

#### Terminologie

On dit alors que :  $\rightarrow \lambda$  est une **valeur propre** de f.

•  $\vec{u}$  est un **vecteur propre** de f, associé à la valeur propre  $\lambda$ .

#### Définition 11 (Spectre)

L'ensemble des valeurs propres  $\lambda$  de  $f \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  s'appelle le **spectre** de f, noté  $\mathrm{Sp}(f)$ .

#### Définition 12 (Sous-espaces propre)

Le **sous-espace propre** associé à  $\lambda$  est l'ensemble des vecteurs  $\vec{u} \in E$  vérifiant :  $f(\vec{u}) = \lambda \cdot \vec{u}$ . On le note :  $E_{\lambda}(f) = \{\vec{u} \in E \text{ tels que}: f(\vec{u}) = \lambda \cdot \vec{u}\}$ .

#### Proposition 13 (Reformulation des sous-espaces propres)

Le sous-espace propre associé à  $\lambda$  s'écrit donc :  $E_{\lambda}(f) = \text{Ker}(f - \lambda \cdot \text{Id}) \subset E$ . Les sous-espaces propres de f sont donc des **sous-espaces vectoriels** de E.

## À partir de ce point, et jusqu'à la fin,

on suppose que E est un espace vectoriel de dimension finie

On note  $n = \dim(E)$ .

#### Définition 14 (Caractérisation des valeurs propres)

On a l'équivalence :  $\lambda \in \operatorname{Sp}(f) \iff \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{Id}) \neq \{\vec{0}\}$  $\iff f - \lambda \operatorname{Id} \text{ n'est } \mathbf{pas} \text{ bijectif.}$ 

#### **Démonstration pour la non-bijectivité de** $f - \lambda \cdot \text{Id}$ :

La formule du rang, pour un endomorphisme  $g \in \mathcal{L}(E)$ , s'écrit :  $\dim(\ker(g)) + \operatorname{rg}(g) = \dim(E)$ .

Pour f **endomorphisme**, il y a équivalence entre :

- $Ker(g) = \{\vec{0}\}\$ . (l'endomorphisme f est **injectif**)
- rg(g) = dim(E). (l'endomorphisme f est surjectif)
- ▶ l'endomorphisme g est bijectif.

À l'inverse, montrer que  $\lambda \in \operatorname{Sp}(f)$ , revient à montrer que  $f - \lambda \cdot \operatorname{Id}$  n'est **pas bijectif**.

# Proposition 15 (Cas particulier de la valeur propre $\lambda = 0$ )

On a l'équivalence : [ 0 est **valeur propre** de f ]  $\iff$  [l'endomorphisme f n'est **pas bijectif**].

# 2 Diagonalisabilité, diagonalisation

# 2.1 Définitions pour une matrice, un endomorphisme

### Définition 16 (Formule de diagonalisation d'une matrice)

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

On dit que A est diagonalisable si elle est **semblable** à une matrice diagonale.

On doit donc avoir une formule de diagonalisation sous la forme :  $A = P \cdot D \cdot P^{-1}$ ,

avec les hypothèses : P matrice inversible,

D matrice diagonale.

#### Définition 17 (Diagonalisabilité d'un endomorphisme)

Soit *E* un espace vectoriel de dimension finie, et  $f: E \to E$  un endomorphisme de *E*.

On dit que l'endomorphisme f est **diagonalisable** s'il existe une base  $\mathcal{B}' = (\vec{u}_1, ..., \vec{u}_n)$  de E formée de vecteurs propres pour f.

#### Représentation matricielle dans une base de vecteurs propres

Soit  $\mathcal{B}' = (\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  une base de vecteurs propres de f, comme dans la proposition.

Soient  $\lambda_1, ..., \lambda_n$  les valeurs propres respectivement associées.

On a donc : 
$$\begin{cases} f(\vec{u}_1) = \lambda_1 \cdot \vec{u}_1 \\ f(\vec{u}_2) = \lambda_2 \cdot \vec{u}_2 \\ \vdots \\ f(\vec{u}_n) = \lambda_n \cdot \vec{u}_n \end{cases}$$

Dans la base  $\mathcal{B}' = (\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  la matrice correspondante est donc bien diagonale.

En omettant tous les coefficients nuls :  $\operatorname{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$ .

#### Équivalence des deux définitions

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

Notons  $f:\int \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$  l'endomorphisme canoniquement associé à la matrice A.  $\vec{X}\mapsto A\cdot\vec{X}$ 

La matrice de f dans la base canonique  $\mathcal{B}_c = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  est donc :  $\mathrm{Mat}_{\mathcal{B}_c}(f) = A$ .

La formule de diagonalisation s'écrit :  $A = P \cdot D \cdot P^{-1}$ ,

où l'on suppose que : ▶ P est **inversible**.

▶ D est diagonale.

La famille  $\mathcal{B}' = (\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  des vecteurs colonnes de P est donc une base de  $\mathbb{R}^n$ .

Comme en introduction, la similitude s'interprète comme le passage : • de la base canonique,

 $\triangleright$  à la base  $\mathcal{B}'$ .

Ces vecteurs  $\vec{u}_1, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_n$ , sont donc des vecteurs propres.

Pour 
$$D = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$
, on a en effet :  $\forall i \in [1, n], f(\vec{u}_i) = \lambda_i \cdot \vec{u}_i$ .

# 2.2 Liberté des vecteurs propres

#### Proposition 18 (Concaténation de familles de vecteurs propres)

Soit f un endomorphisme de E.

Soient  $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_r$  des valeurs propres **distinctes** de f.

Notons  $E_{\lambda_1}(f), E_{\lambda_2}(f), \dots, E_{\lambda_r}(f)$  les sous-espaces propres associés à celles-ci.

Dans chacun de ces sous-espaces propres, choisissons une famille libre :

$$\mathcal{F}_1 \subset E_{\lambda_1}(f), \quad \mathcal{F}_2 \subset E_{\lambda_2}(f), \quad \dots \quad \mathcal{F}_r \subset E_{\lambda_r}(f)$$

Alors la famille **concaténée** (« *mise ensemble* »)  $\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \cup \mathcal{F}_2 \cup \cdots \cup \mathcal{F}_r$  est **libre** (*elle aussi*).

## Proposition 19 (Corollaire de la proposition 18)

Soit  $n' = \sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(f)} \dim (E_{\lambda}(f))$  la **somme** des **dimensions** des **sous-espaces propres** de f.

Alors il existe une famille libre de n' vecteurs de E formée de vecteurs propres de f.

**Démonstration :** Numérotons les valeurs propres de f sous la forme :  $Sp(f) = {\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_r}$ .

On choisit les  $(\lambda_i)$  distinctes.

(par exemple  $\lambda_1 < \lambda_2 < \cdots < \lambda_r$ .)

On choisit une base pour chacun des sous-espaces propres :  $\mathcal{F}_i \subset E_{\lambda_i}(f)$ .

Le nombre de vecteurs de la famille  $\mathcal{F}_i$  est donc :  $Card(\mathcal{F}_i) = dim(E_{\lambda_i}(f))$ .

Ces bases sont des familles libres, appartenant chacune à des sous-espaces propres distincts.

D'après la proposition 18, la famille concaténée  $\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \cup \mathcal{F}_2 \cup \cdots \cup \mathcal{F}_r$  est libre.

Le nombre de vecteurs de celle-ci est : 
$$\operatorname{Card}(\mathcal{F}) = \sum_{i=1}^{r} \operatorname{Card}(\mathcal{F}_i) = \sum_{i=1}^{r} \dim(E_{\lambda_i}(f)).$$

#### Remarque (il n'y « pas trop » de vecteurs propres libres, « ni trop » de valeurs propres)

Notons  $n = \dim(E)$  la dimension de l'espace ambient de  $f : E \to E$ .

Le nombre de vecteurs de la **famille libre**  $\mathcal{F} \subset E$  ne peut donc pas dépasser  $n = \dim(E)$ . En particulier :

1. la somme des dimensions des sous-espaces propres de f ne peut pas dépasser n.

On a donc: 
$$\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(f)} \dim (E_{\lambda}(f)) \leq n. \quad (avec \ n = \dim(E).)$$

2. le nombre de valeurs propres de f ne peut pas dépasser n.

On a donc:  $Card(Sp(f)) \le n$ . (avec n = dim(E).)

# 2.3 Critère de diagonalisabilité

La somme des dimensions des sous-espaces propres donne un critère de diagonalisabilité.

On en donne deux versions : endomorphisme/matrice carrée.

Il s'agit dans les deux cas d'une condition nécessaire et suffisante de diagonalisabilité.

Pour pouvoir diagonaliser, il faut avoir « assez » de vecteurs propres. (autant que la dimension.)

Proposition 20 (Critère de diagonalisabilité (version endomorphisme))

Soit E un espace vectoriel de dimension finie. Notons  $n=\dim(E)$  sa dimension.

Soit  $f: E \to E$  un endomorphisme de E.

Alors on a la condition nécessaire et suffisante de diagonalisabilité:

$$[f \text{ est diagonalisable}] \iff \left[\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(f)} \dim \left(E_{\lambda}(f)\right) = n = \dim(E)\right].$$

### Proposition 21 (Critère de diagonalisabilité (version matricielle))

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

Alors on a la condition nécessaire et suffisante de diagonalisabilité :

$$[A \text{ est diagonalisable}] \iff \left[\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(A)} \dim \left(E_{\lambda}(A)\right) = n\right].$$

(où n = nombre de colonnes de A)

#### Démonstration de la proposition 20 :

▶ **Sens** ← On utilise le résultat du corollaire 19.

La concaténation des bases de tous les sous-espaces propres fournit une famille libre.

Le cardinal de cette famille est :  $\sum_{\lambda \in \operatorname{Sp}(f)} E_{\lambda}(f)$ 

Supposons que la somme des dimensions des sous-espaces propres vaut  $n = \dim(E)$ .

Cette famille libre de *n* vecteurs est alors aussi génératrice.

Il s'agit bien d'une base de *E*, formée, par construction, de vecteurs propres de *E*.

L'endomorphisme f est donc diagonalisable

► **Sens** ⇒ On admet cette implication, qui est moins intéressante pour nous.

#### Cas particulier de diagonalisabilité: assez de valeurs propres

Comme la dimension d'un sous-espace propre doit être  $\geq 1$ , on a un cas particulier :

# Proposition 22 (Cas particulier (version endomorphisme))

Soit E un espace vectoriel de dimension finie. Notons  $n = \dim(E)$  sa dimension.

Soit  $f: E \to E$  un endomorphisme de E.

Si f admet  $n = \dim(E)$  valeurs propres **distinctes**, alors f est diagonalisable.

#### Proposition 23 (Cas particulier (version matricielle))

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

Si A admet n valeurs propres **distinctes**, alors A est diagonalisable.

# 2.4 Cas particulier: matrices symétriques

#### Définition 24 (Matrice symétrique)

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice carrée. On dit que M est **symétrique** si on a :  ${}^tM = M$ .

(M est égale à sa propre transposée) (M est invariante par transposition)

#### Exemples de matrices symétriques

▶ **Pour** n = 2

Les matrices symétriques de format  $2 \times 2$  s'écrivent :  $\begin{bmatrix} a & b \\ b & a \end{bmatrix}$ 

▶ **Pour** *n* = 3

Les matrices symétriques de format  $3 \times 3$  s'écrivent :  $\begin{bmatrix} a & b & c \\ b & d & e \\ c & e & f \end{bmatrix}$ 

#### Proposition 25 (Théorème spectral)

Soit  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice carrée **symétrique**.

Alors M est diagonalisable.

#### Recherche de valeurs propres 3

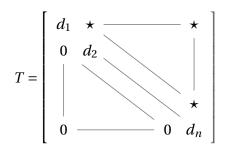
# 3.1 Cas des matrices triangulaires

Soit  $T \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice triangulaire supérieure.

Notons  $d_1, ..., d_n$  ses coefficients diagonaux

# Proposition 26 (Inversibilité)

T est inversible 
$$\Leftrightarrow$$
 ses coeff<sup>ts</sup> diag<sup>x</sup> sont tous non-nuls.  $\Leftrightarrow d_1 \neq 0, d_2 \neq 0, ..., d_n \neq 0.$ 



# **Proposition 27 (Valeurs propres)**

Le spectre de 
$$T$$
 est  $Sp(T) = \{d_1, d_2, ..., d_n\}$ . Ainsi,  $\lambda$  valeur propre de  $T \iff \lambda$  sur la diagonale de  $T$ .

#### Remarque

Les valeurs propres d'une matrice triangulaire sont donc « déjà » sur sa diagonale. Certaines matrices triangulaires sont diagonalisables, d'autres non.

#### 3.2 Polynômes annulateurs

Une relation de dépendance linéaire entre les puissances d'une matrice ou d'un endomorphisme s'interprète comme un polynôme annulateur.

# Définition 28 (Polynôme annulateur d'une matrice)

finition 28 (Polynôme annulateur d'une matrice)
Soit 
$$\Pi \in \mathbb{R}[X]$$
 un polynôme. Notons-le :  $\Pi(X) = \sum_{k=0}^{d} a_k \cdot X^k$ .

On dit que  $\Pi$  est un **polynôme annulateur** de  $A$  si :  $\sum_{k=0}^{d} a_k \cdot A^k = 0$ . (matrice nulle).

(On rappelle que  $A^0 = I_n$ )

#### Proposition 29 (Les valeurs propres sont racines)

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

On suppose que A admet  $\Pi(X) \in \mathbb{R}[X]$  pour polynôme annulateur.

Alors toutes les valeurs propres de A sont racines de P(X).

En d'autres termes :  $\mathbf{si} \ \lambda \in \mathrm{Sp}(A)$ ,  $\mathbf{alors} \ \Pi(\lambda) = 0$ .

#### Remarque: caractère non-suffisant

La proposition est une **condition nécessaire**.

« Les seules valeurs propres **possibles** sont les racines d'un polynôme annulateur. »

La proposition n'est **pas** une condition **suffisante**.

« On n'est pas certain que toutes les racines d'un polynôme annulateur soient valeur propre. » Il faut donc toujours vérifier si les racines trouvées **sont bien valeur propre**.

**Démonstration :** Soit  $(\lambda, \vec{u})$  un couple propre de A. On a donc :  $A \cdot \vec{u} = \lambda \vec{u}$ .  $\lambda \vec{u} \neq \vec{0}$ .

Par récurrence, on trouve, pour  $k \in \mathbb{N}$ , l'expression pour **ce vecteur propre** :  $A^k \cdot \vec{u} = \lambda^k \cdot \vec{u}$ .

Soit  $\Pi \in \mathbb{R}[X]$  un polynôme. Notons-le :  $\Pi(X) = \sum_{k=0}^{d} a_k \cdot X^k$ .

On applique les coefficients du polynôme. Il vient :  $\left(\sum_{k=0}^{d} a_k \cdot A^k\right) \cdot \vec{u} = \sum_{k=0}^{d} a_k \cdot A^k \cdot \vec{u}$  $=\sum_{k=0}^{d}a_k\cdot\lambda^k\cdot\vec{u}$  $= \big(\sum_{k=0}^d a_k \cdot \lambda^k\big) \cdot \vec{u} = \Pi(\lambda) \cdot \vec{u}.$  Si le polynôme  $\Pi$  est annulateur de A, on a donc :  $\sum_{k=0}^d a_k \cdot A^k = 0.$  En particulier :  $\vec{0} = \Pi(\lambda) \cdot \vec{u}$  Compared to

#### 3.3 Étude d'inversibilité à paramètre

Cette méthode est, en général, déconseillée.

D'une manière générale, je recommande (saufindication expresse de l'énoncé) de l'utiliser quasi-exclusivement dans le cas des matrices compagnons, comme ci-dessous.

**Example:** Cherchons le spectre d'une matrice de la forme :  $A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & a \\ 1 & 0 & b \\ 0 & 1 & c \end{bmatrix}$ .

▶ Application du pivot à  $A - \lambda \cdot I_3$ 

Cherchons à quelle condition sur  $\lambda \in \mathbb{R}$ , la matrice  $A - \lambda \cdot I_3$  est inversible.

On échelonne : 
$$A - \lambda \cdot I_3 = \begin{bmatrix} -\lambda & 0 & a \\ 1 & -\lambda & b \\ 0 & 1 & -\lambda + c \end{bmatrix}$$

$$\sim \begin{bmatrix} 1 & -\lambda & b \\ 0 & 1 & -\lambda + c \\ -\lambda & 0 & a \end{bmatrix} \qquad \text{opération : } L_1 \leftarrow L_2 \leftarrow L_3 \leftarrow L_1.$$

$$\sim \begin{bmatrix} 1 & -\lambda & b \\ 0 & 1 & -\lambda + c \\ 0 & -\lambda^2 & a + b\lambda \end{bmatrix} \qquad \text{opération : } L_3 \leftarrow L_3 + \lambda \cdot L_1$$

$$\sim \begin{bmatrix} 1 & -\lambda & b \\ 0 & 1 & -\lambda + c \\ 0 & 0 & a + b\lambda + c\lambda^2 - \lambda^3 \end{bmatrix} \qquad \text{opération : } L_3 \leftarrow L_3 + \lambda \cdot L_2$$

La matrice obtenue est bien triangulaire supérieure

► Conclusion : inversibilité de  $A - \lambda \cdot I_3$ 

La matrice  $A - \lambda \cdot I_3$  est donc inversible *ssi* les trois coefficients diagonaux sont  $\neq 0$ .

Ainsi on a la condition nécessaire et suffisante :  $[A - \lambda \cdot I_3 \text{ inversible}] \iff [a + b\lambda + c\lambda^2 - \lambda^3 \neq 0].$ 

 $\triangleright$  Conclusion : valeurs propres de A

On inverse l'équivalence : 
$$[\lambda \text{ est valeur propre de } A] \iff [A - \lambda \cdot I_3 \text{ pas inversible}]$$
  
 $\iff [a + b\lambda + c\lambda^2 - \lambda^3 \neq 0].$ 

Les valeurs propres de A sont donc **exactement** les racines du polynôme :  $\Pi(X) = X^3 - cX^2 - bX - a$ . Remarque

Par cette approche, on sait que **toutes les racines** sont des valeurs propres de A.

C'est à contraster à l'utilisation d'un polynôme annulateur; pour laquelle il reste à vérifier si les racines sont valeurs propres.

#### Un exemple rédigé de diagonalisation 4

On diagonalise l'endomorphisme  $f \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^3)$  associé à la matrice :  $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$ .

▶ **Diagonalisabilité** Cette matrice est symétrique.

Par le théorème spectral, elle est donc diagonalisable.

► **Recherche de polynôme annulateur** On vérifie :  $A^2 = \begin{bmatrix} 3 & -1 & -1 \\ -1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$ .

Cherchons un polynôme annulateur de degré 2 en trouvant  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  tels que :  $A^2 = \alpha \cdot A + \beta \cdot I_3$ .

On trouve la relation :  $A^2 + A - 2 \cdot I_3 = 0_3$ .

Le polynôme :  $O(X) = X^2 + X - 2$  est annulateur de A.

Recherche des valeurs propres possibles

Les seules valeurs propres **possibles** pour *A* sont les racines de  $Q(X) = (X-1) \cdot (X+2)$ .

Ce sont : 1 et -2.

• Étude de  $\lambda = 1$  On étudie le noyau de la matrice  $A - I_3 = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & -2 \end{bmatrix}$ .

Soit 
$$\vec{X} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$
. On résout :  $\vec{X} \in \text{Ker}(A - I_3) \iff (A - I_3) \cdot \vec{X} = \vec{0}$   $\iff \begin{pmatrix} -2x + y + z = 0 \\ x - 2y + z = 0 \\ x + y - 2z = 0 \end{pmatrix}$  On applique l'algorithme du pivot.

On parvient au système équivalent :  $\vec{X} \in \text{Ker}(A - I_3) \iff \begin{cases} x & -z = 0 \\ y - z = 0 \end{cases}$ Les **inconnues principales** (inconnues «à pivot») sont x et y.

Il y a une **inconnue secondaire** (inconnue « paramètre ») : c'est z.

On exprime tout en fonction de l'inconnue secondaire *z*.

Il vient: 
$$\vec{X} \in \text{Ker}(A - I_3) \iff \begin{cases} x = z \\ y = z \\ z = z \end{cases} \iff \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z \\ z \\ z \end{pmatrix} \iff \vec{X} = z \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \iff \vec{X} \in \text{Vect}\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Ainsi, on a montré :  $E_1(A) = \text{Ker}(A - I_3) = \text{Vect}\begin{pmatrix} 1\\1\\1 \end{pmatrix} \neq \{\vec{0}\}.$ 

Le scalaire  $\lambda = 1$  est donc bien valeur propre de A.

• Étude de  $\lambda = -2$  On étudie de même le noyau de :  $A + 2 \cdot I_3 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ . Cette matrice est de rang 1. (trois vecteurs colonnes colinéaires.)

Par la formule du rang pour une matrice à 3 colonnes :  $\dim(\text{Ker}(A+2\cdot I_3)) = 3 - \text{rg}(A+2\cdot I_3)$ .

On résout et on trouve :  $\operatorname{Ker}(A+2\cdot I_3) = \operatorname{Vect}\left[\begin{pmatrix} -1\\0\\-1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1\\0\\-1 \end{pmatrix}\right]$ .

Le scalaire  $\lambda = 1$  est donc bien valeur propre de A.

Conclusion : diagonalisabilité

Les valeurs propres de A sont  $Sp(A) = \{-2,1\}$ . La somme des dimensions des sous-espaces propres donne :  $\sum_{\lambda \in Sp(A)} \dim \left( E_{\lambda}(A) \right) = \underbrace{\dim \left( E_{-2}(A) \right)}_{=2} + \underbrace{\dim \left( E_{1}(A) \right)}_{=1} = 3$ . (nombre de colonnes de A)

▶ **Conclusion : diagonalisation** On retrouve la diagonalisabilité de *A*.

On concatène (met ensemble) les bases des sous-espaces propres pour chaque valeur propre.

La famille obtenue  $\mathcal{B}' = \begin{bmatrix} \vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{v} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \end{bmatrix}$  est libre dans  $\mathbb{R}^3$ . C'est donc une base. On écrit les relations :  $\begin{cases} f(\vec{u}) = A \cdot \vec{u} = 2\vec{u} \\ f(\vec{u}) = A \cdot \vec{v} = -\vec{v} \end{cases}$  La matrice dans la nouvelle base est donc :  $f(\vec{u}) = A \cdot \vec{w} = -\vec{w}.$  Mat $_{\mathcal{B}'}(f) = D = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ . La matrice de passage :  $Pas(\mathcal{B}_c \leadsto \mathcal{B}') = P = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$ . La relation de diagonalisation s'écrit alors :  $A = P \cdot D \cdot P^{-1}.$