Diagonalisation

La diagonalisation est une opération fondamentale des matrices. Nous allons énoncer des conditions qui déterminent exactement quand une matrice est diagonalisable. Nous reprenons pas à pas les notions du chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres », mais du point de vue plus théorique des applications linéaires.

Notations.

Dans ce chapitre, E est un \mathbb{K} -espace vectoriel. \mathbb{K} est un corps. Dans les exemples de ce chapitre \mathbb{K} sera \mathbb{R} ou \mathbb{C} . Sauf mention contraire, E sera de dimension finie.

1. Valeurs propres, vecteurs propres

Commençons par définir les valeurs et les vecteurs propres d'une application linéaire. Il est important d'avoir d'abord compris le chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres » des matrices.

1.1. Définitions

Rappel. $f: E \to E$ est appelé un *endomorphisme* si f est une application linéaire de E dans lui-même. Autrement dit, pour tout $v \in E$, $f(v) \in E$ et en plus pour tout $u, v \in E$, et tout $\alpha \in \mathbb{K}$:

$$f(u+v) = f(u) + f(v)$$
 et $f(\alpha v) = \alpha f(v)$

Définition 1.

Soit $f: E \rightarrow E$ un endomorphisme.

• $\lambda \in \mathbb{K}$ est dite *valeur propre* de l'endomorphisme f, s'il existe un vecteur non nul $v \in E$ tel que

$$f(v) = \lambda v$$

- Le vecteur ν est alors appelé vecteur propre de f, associé à la valeur propre λ .
- Le *spectre* de f est l'ensemble des valeurs propres de f. Notation : sp(f) (ou $sp_{\mathbb{K}}(f)$ si on veut préciser le corps de base).

Si ν est un vecteur propre, alors pour tout $\alpha \in \mathbb{K}^*$, $\alpha \nu$ est aussi un vecteur propre. Ces définitions sont bien sûr compatibles avec celles définies pour les matrices. Soit $A \in M_n(\mathbb{K})$. Soit $f : \mathbb{K}^n \to \mathbb{K}^n$ l'application linéaire définie par $f(\nu) = A\nu$ (où ν est considéré comme un vecteur colonne). Alors les valeurs propres (et les vecteurs propres) de f sont celles de A.

1.2. Exemples

La principale source d'exemples provient des matrices et nous renvoyons encore une fois au chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres ».

Exemple 1.

Soit $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ définie par

$$f(x, y, z) = (-2x - 2y + 2z, -3x - y + 3z, -x + y + z).$$

1. Écriture en terme de matrice. L'application f s'écrit aussi f(X) = AX avec :

$$X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \qquad \text{et} \qquad A = \begin{pmatrix} -2 & -2 & 2 \\ -3 & -1 & 3 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

2. Le vecteur $v_1 = (1, 1, 0)$ est vecteur propre.

En effet f(1,1,0) = (-4,-4,0), autrement dit $f(v_1) = -4v_1$. Ainsi v_1 est un vecteur propre associé à la valeur propre $\lambda_1 = -4$.

Si on préfère faire les calculs avec les matrices on considère v_1 comme un vecteur colonne et on calcule $Av_1 = -4v_1$.

3. $\lambda_2 = 2$ est valeur propre.

Pour le prouver, il s'agit de trouver un vecteur non nul dans $\operatorname{Ker}(f - \lambda_2 \operatorname{id}_E)$ pour $\lambda_2 = 2$. Pour cela, on calcule $A - \lambda_2 I_3$:

$$A - 2I_3 = \begin{pmatrix} -4 & -2 & 2 \\ -3 & -3 & 3 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

On trouve que $v_2 = (0, 1, 1)$ est dans le noyau de $A - I_3$, c'est-à-dire $(A - I_3)v_2$ est le vecteur nul. En d'autres termes $v_2 \in \text{Ker}(f - \lambda_2 \text{id}_E)$, c'est-à-dire $f(v_2) - v_2 = 0$, donc $f(v_2) = 2v_2$. Bilan : v_2 est un vecteur propre associé à la valeur propre $\lambda_2 = 2$.

4. $\lambda_3 = 0$ est valeur propre.

On peut faire juste comme au-dessus et trouver que $v_3 = (1, 0, 1)$ vérifie que $f(v_3) = (0, 0, 0)$. Ainsi $f(v_3) = 0 \cdot v_3$. Bilan : v_3 est vecteur propre associé à la valeur propre $\lambda_3 = 0$.

5. On a trouvé 3 valeurs propres, il ne peut y en avoir plus car la matrice A est de taille 3×3 . Conclusion : $sp(f) = \{-4, 2, 0\}.$

Exemple 2.

Soit $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ l'application linéaire définie par $(x_1, \dots, x_{n-1}, x_n) \mapsto (x_1, \dots, x_{n-1}, 0)$. Géométriquement f est une projection sur $\mathbb{R}^{n-1} \times \{0\} \subset \mathbb{R}^n$. Notons $e_1 = (1, 0, 0, \ldots), e_2 = (0, 1, 0, \ldots), \ldots e_n = (0, 1, 0, \ldots)$ $(0,\ldots,0,1)$ les *n* vecteurs de la base canonique de \mathbb{R}^n . Alors

$$f(e_1) = e_1$$
 $f(e_2) = e_2$... $f(e_{n-1}) = e_{n-1}$ et $f(e_n) = 0$.

Ainsi e_1, \ldots, e_{n-1} sont des vecteurs propres associés à la valeur propres 1. Et e_n est un vecteur propre associé à la valeur propre 0. Conclusion : $sp(f) = \{0, 1\}$.

Voici d'autres exemples plus théoriques.

Exemple 3.

1. Soit $E = \mathbb{R}_n[X]$ l'espace des polynômes de degré $\leq n$. Soit $d: E \to E, P(X) \mapsto P'(X)$ l'application de dérivation. Pour des raisons de degré,

$$P' = \lambda P \implies \lambda = 0$$
 et *P* constant

De plus, tout polynôme constant non nul est un vecteur propre de d, de valeur propre associée 0; donc sp(d) = $\{0\}$.

2. (Cet exemple est en dimension infinie.) Soit $E = \mathscr{C}^{\infty}(\mathbb{R})$ l'espace des fonctions infiniment dérivables de \mathbb{R} dans \mathbb{R} . Soit d : $E \to E$, $\phi \mapsto \phi'$ l'application de dérivation.

Pour tout $\lambda \in \mathbb{R}$, définissons la fonction

$$e_{\lambda}: \mathbb{R} \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto \exp(\lambda x).$$

On a : $e'_{\lambda} = \lambda e_{\lambda}$, donc chaque fonction e_{λ} est un vecteur propre de d de valeur propre associée λ . Ici sp(d) = \mathbb{R} .

1.3. Sous-espaces propres

Cherchons une écriture de la relation de colinéarité définissant les vecteurs propres :

$$f(v) = \lambda v \iff f(v) - \lambda v = 0$$
$$\iff (f - \lambda \operatorname{id}_E)(v) = 0$$
$$\iff v \in \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_E)$$

D'où la définition:

Définition 2.

Soit f un endomorphisme de E. Soit $\lambda \in \mathbb{K}$. Le sous-espace propre associé à λ est le sous-espace vectoriel E_{λ} défini par :

$$E_{\lambda} = \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_{E})$$

Autrement dit:

$$E_{\lambda} = \left\{ v \in E \mid f(v) = \lambda v \right\}$$

C'est le sous-espace vectoriel de *E* constitué des vecteurs propres de *f* associés à la valeur propre λ , auquel on ajoute le vecteur nul. Être valeur propre c'est donc exactement avoir un sous-espace propre non trivial:

$$\lambda$$
 valeur propre $\iff E_{\lambda} \neq \{0\}$

Remarque.

Plaçons-nous dans le cas où E est de dimension finie.

- Si λ est une valeur propre de f, alors le sous-espace propre associé E_{λ} est de dimension ≥ 1 .
- Le sous-espace propre E_{λ} est stable par f, c'est-à-dire $f(E_{\lambda}) \subset E_{\lambda}$. En effet :

$$v \in \text{Ker}(f - \lambda id_E) \implies f(f(v)) = f(\lambda v) = \lambda f(v) \implies f(v) \in \text{Ker}(f - \lambda id_E).$$

Théorème 1.

Soit f un endomorphisme de E. Soient $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$, r valeurs propres distinctes de f. Alors les sous-espaces propres associés $E_{\lambda_1}, \ldots, E_{\lambda_r}$ sont en somme directe.

On retrouve un résultat déjà prouvé dans le cas des matrices :

Corollaire 1.

Soient $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ des valeurs propres distinctes de f et, pour $1 \leqslant i \leqslant r$, soit v_i un vecteur propre associé à λ_i . Alors les v_i sont linéairement indépendants.

Cela implique que le nombre de valeurs propres est \leq dim E.

Avant de lire les exemples et la preuve de ce théorème, lire si besoin la section suivante sur les sommes directes.

Exemple 4.

Reprenons l'exemple 1, $f : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ définie par

$$f(x, y, z) = (-2x - 2y + 2z, -3x - y + 3z, -x + y + z).$$

Nous avions trouvé les valeurs propres, associées aux vecteurs propres :

$$\lambda_1 = -4$$
 $\nu_1 = (1, 1, 0)$ $\lambda_2 = 2$ $\nu_2 = (0, 1, 1)$ $\lambda_3 = 0$ $\nu_3 = (1, 0, 1)$

Par le corollaire 1, (v_1, v_2, v_3) forme une famille libre de \mathbb{R}^3 (ce que l'on vérfie par un calcul direct). Mais trois vecteurs indépendants de \mathbb{R}^3 forment automatiquement une base. Conclusion : (v_1, v_2, v_3) est une base de vecteurs propres de \mathbb{R}^3 .

Ce que l'on peut aussi écrire :

$$\mathbb{R}^3 = \mathbb{R}\nu_1 \oplus \mathbb{R}\nu_2 \oplus \mathbb{R}\nu_3$$

ou encore

$$\mathbb{R}^3 = E_{-4} \oplus E_2 \oplus E_0$$

Exemple 5.

Reprenons l'exemple 2, avec $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$ définie par $(x_1, \dots, x_{n-1}, x_n) \mapsto (x_1, \dots, x_{n-1}, 0)$. Nous avions trouvé deux valeurs propres 0 et 1.

Pour la valeur propre 0, nous avions un seul vecteur propre $e_n = (0, ..., 0, 1)$, ainsi $E_0 = \mathbb{R}e_n$. Pour la valeur propre 1, nous avions trouvé n-1 vecteurs propres linéairement indépendants $e_1 = (1, 0, 0, ...), e_2 = (0, 1, 0, ...), ... e_{n-1} = (0, ..., 0, 1, 0)$. Plus précisément

$$E_1 = \text{Ker}(f - \text{id}_{\mathbb{R}^n}) = \text{Vect}(e_1, \dots, e_{n-1}) = \{(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}, 0) \in \mathbb{R}^n \mid x_1, \dots, x_{n-1} \in \mathbb{R}\} = \mathbb{R}^{n-1} \times \{0\}.$$

Nous avons bien

$$\mathbb{R}^n = E_0 \oplus E_1 = (\mathbb{R}\nu_n) \oplus (\mathbb{R}^{n-1} \times \{0\})$$

Preuve du théorème 1. Pour chaque $1 \le i \le r$, soit $v_i \in E_{\lambda_i}$. On suppose $v_1 + \cdots + v_r = 0$, nous allons montrer par récurrence qu'alors $v_1 = 0$, $v_2 = 0$,..., $v_r = 0$.

Si r=1, c'est vérifié. Fixons $r \ge 2$ et supposons notre assertion vraie pour les familles de r-1vecteurs. Soit une famille qui vérifie

$$v_1 + v_2 + \dots + v_{r-1} + v_r = 0 \tag{1}$$

Par composition par l'application linéaire f

$$f(v_1) + f(v_2) + \cdots + f(v_{r-1}) + f(v_r) = 0$$

Mais comme $v_i \in E_{\lambda_i}$ alors $f(v_i) = \lambda_i v_i$ et donc :

$$\lambda_1 \nu_1 + \lambda_2 \nu_2 + \dots + \lambda_{r-1} \nu_{r-1} + \lambda_r \nu_r = 0$$
 (2)

À partir des équations (1) et (2), on calcule l'expression (2) $-\lambda_r(1)$:

$$(\lambda_1 - \lambda_r)\nu_1 + (\lambda_2 - \lambda_r)\nu_2 + \dots + (\lambda_{r-1} - \lambda_r)\nu_{r-1} = 0$$
(3)

(le vecteur v_r n'apparaît plus dans cette expression). On applique l'hypothèse de récurrence à la famille de n-1 vecteurs $(\lambda_1 - \lambda_r)v_1, \dots, (\lambda_{r-1} - \lambda_r)v_{r-1}$, ce qui implique que tous ces vecteurs sont nuls:

$$(\lambda_1 - \lambda_r)\nu_1 = 0 \qquad \dots \qquad (\lambda_{r-1} - \lambda_r)\nu_{r-1} = 0$$

Comme les valeurs propres sont distinctes alors $\lambda_i - \lambda_r \neq 0$ (pour i = 1, ..., r - 1). Ainsi

$$v_1 = 0$$
 ... $v_{r-1} = 0$

L'équation (1) implique en plus

$$v_r = 0$$
.

Cela termine la récurrence.

1.4. Rappels sur les sommes directes

Il faut bien comprendre le vocabulaire suivant. On commence par le cas de deux sous-espaces.

Définition 3.

Soient E_1 , E_2 deux sous-espaces vectoriels d'un espace vectoriel E.

• La *somme* de E_1 et de E_2 est

$$E_1 + E_2 = \{ v_1 + v_2 \mid v_1 \in E_1 \text{ et } v_2 \in E_2 \}$$

- On dit que E_1 et E_2 sont en *somme directe* si $E_1 \cap E_2 = \{0\}$.
- On dit que E_1 et E_2 sont en *somme directe dans* E si $E_1 + E_2 = E$ et $E_1 \cap E_2 = \{0\}$. On note alors $E = E_1 \oplus E_2$.

Cela se généralise à plusieurs sous-espaces.

Définition 4.

Soient E_1, E_2, \dots, E_r des sous-espaces vectoriels d'un espace vectoriel E.

• La *somme* de E_1, E_2, \ldots, E_r est

$$E_1 + E_2 + \dots + E_r = \{ v_1 + v_2 + \dots + v_r \mid v_1 \in E_1, v_2 \in E_2, \dots, v_r \in E_r \}$$

• On dit que E_1, E_2, \dots, E_r sont en somme directe si

$$\forall v_1 \in E_1, \dots, \forall v_r \in E_r \qquad v_1 + \dots + v_r = 0 \implies v_1 = 0, \dots, v_r = 0$$

• On dit que E_1, E_2, \dots, E_r sont en somme directe dans E s'ils sont en somme directe et que $E_1 + E_2 + \cdots + E_r = E$. On note alors $E = E_1 \oplus E_2 \oplus \cdots \oplus E_r$.

Exemple 6.

- Si $(v_1, ..., v_n)$ est une famille libre de E, alors les droites $\mathbb{K}v_1, ..., \mathbb{K}v_n$ sont en somme directe.
- Si $(v_1, ..., v_n)$ est une base de E, alors les droites $\mathbb{K}v_1, ..., \mathbb{K}v_n$ sont en somme directe dans E: $E = \mathbb{K}\nu_1 \oplus \cdots \oplus \mathbb{K}\nu_n$.

La notion de somme directe généralise celle de base :

Proposition 1.

Si E_1, \ldots, E_r sont des sous-espaces vectoriels en somme directe alors, pour chaque $v \in E_1 + \cdots + E_r$, il existe $v_i \in E_i$ unique $(1 \le i \le r)$ tel que

$$\nu = \nu_1 + \nu_2 + \cdots + \nu_r.$$

En particulier si $E = E_1 \oplus \cdots \oplus E_r$ alors, pour tout $v \in E$, il existe un unique $v_i \in E_i$ tel que :

$$v = v_1 + v_2 + \cdots + v_r.$$

Il est facile de calculer la dimension d'une somme directe :

Proposition 2.

Si E_1, \ldots, E_r sont des sous-espaces vectoriels en somme directe, alors :

$$\dim(E_1 + \cdots + E_r) = \dim E_1 + \cdots + \dim E_r$$
.

En particulier si $E = E_1 \oplus \cdots \oplus E_r$ alors

$$\dim E = \dim E_1 + \cdots + \dim E_r$$
.

Mini-exercices.

- 1. Soit $f: E \to E$ un endomorphisme. Quel est le lien entre l'assertion « f injective » et les valeurs propres de *f* ? Si *E* est de dimension finie, que peut-on dire de plus ?
- 2. Soit $f: E \to E$ un endomorphisme. Dire si les assertions suivantes sont vraies ou fausses. Justifier.
 - (a) Si λ_1 et λ_2 sont valeurs propres, alors $\lambda_1 + \lambda_2$ aussi.
 - (b) Si v_1 et v_2 sont vecteurs propres, alors $v_1 + v_2$ aussi.
 - (c) Si λ est valeur propre, alors $\mu \cdot \lambda$ aussi (pour $\mu \in \mathbb{K}^*$).
 - (d) Si ν est vecteur propre, alors $\mu \cdot \nu$ aussi (pour $\mu \in \mathbb{K}^*$).
- 3. Soient $f,g:E\to E$ deux endomorphismes. Dire si les assertions suivantes sont vraies ou fausses. Justifier.
 - (a) Si λ est valeur propre pour f et pour g, alors λ est valeur propre pour f + g.
 - (b) Si ν est vecteur propre pour f et pour g, alors ν est vecteur propre pour f + g.
 - (c) Si λ est valeur propre pour f, alors $\mu \cdot \lambda$ est valeur propre pour $\mu \cdot f$ (pour $\mu \in \mathbb{K}^*$).
 - (d) Si ν est vecteur propre pour f, alors $\mu \cdot \nu$ est vecteur propre pour $\mu \cdot f$ (pour $\mu \in \mathbb{K}^*$).
- 4. Montrer (sans utiliser le cours) que si λ et μ sont deux valeurs propres distinctes d'un endomorphisme $f: E \to E$, alors $E_{\lambda} \cap E_{\mu} = \{0\}$.
- 5. Montrer que si $f: E \to E$ est un endomorphisme vérifiant $f^2 = f$ (c'est-à-dire pour tout $x \in E$, f(f(x)) = f(x) alors $E_0 = \text{Ker } f$ et $E_1 = \text{Im } f$.

2. Polynôme caractéristique

Le polynôme caractéristique permet de trouver facilement les valeurs propres. Encore une fois, le chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres » sur les matrices fournit de nombreux exemples.

2.1. Polynôme caractéristique

Définition 5.

Soit $f: E \to E$ une endomorphisme d'un \mathbb{K} -espace vectoriel E de dimension finie n. Soit $A \in M_n(\mathbb{K})$ la matrice de f dans une base \mathcal{B} .

Le polynôme caractéristique de f est égal au polynôme caractéristique de la matrice A :

$$\chi_f(X) = \chi_A(X) = \det(A - XI_n).$$

Le polynôme caractéristique est indépendant de la matrice A (et du choix de la base \mathcal{B}). En effet si B est la matrice du même endomorphisme f, mais dans une autre base \mathcal{B}' , alors on sait qu'il existe $P \in M_n(\mathbb{K})$ inversible tel que $B = P^{-1}AP$. On écrit :

$$B - XI_n = P^{-1}(A - XI_n)P.$$

Alors,

$$\chi_B(X) = \det(B - XI_n) = \frac{1}{\det(P)} \cdot \det(A - XI_n) \cdot \det(P) = \det(A - XI_n) = \chi_A(X).$$

2.2. Caractérisation des valeurs propres

Proposition 3.

$$\lambda$$
 valeur propre de $f \iff \chi_f(\lambda) = 0$

Voyons une autre formulation. Soit $f: E \to E$. Soit $A \in M_n(\mathbb{K})$ sa matrice dans une base \mathcal{B} . Soit $\lambda \in \mathbb{K}$. Alors :

$$\lambda$$
 valeur propre de $f \iff \det(A - \lambda I_n) = 0$.

Démonstration.

$$\lambda$$
 est une valeur propre de A \iff $\exists v \in E \setminus \{0\}$ $f(v) = \lambda v$ \iff $\operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_E) \neq \{0\}$ \iff $f - \lambda \operatorname{id}_E$ n'est pas injective \iff $f - \lambda \operatorname{id}_E$ n'est pas bijective \iff $A - \lambda I_n$ n'est pas inversible \iff $\det(A - \lambda I_n) = 0$ \iff $\chi_f(\lambda) = 0$.

Noter que l'équivalence entre « $f - \lambda \operatorname{id}_E$ non injective » et « $f - \lambda \operatorname{id}_E$ non bijective » repose sur le fait que (a) $f - \lambda \operatorname{id}_E$ est un endomorphisme (il va de E dans lui-même) et (b) E est de dimension finie.

Exemple 7.

Si *D* est la matrice diagonale :

$$D = egin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \lambda_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

alors $\chi_D(X) = (\lambda_1 - X) \cdots (\lambda_n - X)$ et donc les λ_i sont les racines de $\chi_D(X)$ et aussi les valeurs propres de *D*.

Exemple 8.

Soit E un \mathbb{C} -espace vectoriel de dimension finie. Soit $f: E \to E$ une symétrie, c'est-à-dire un endomorphisme qui vérifie $f^2 = -f$. Montrons que le polynôme caractéristique est de la forme $\chi_f(X) = \pm X^a (X+1)^b.$

Pour cela, cherchons quelle peut être une valeur propre de f. Soit $\lambda \in \mathbb{K}$ une valeur propre, et soit $v \in E \setminus \{0\}$ un vecteur propre associé.

$$f(v) = \lambda v \implies f(f(v)) = f(\lambda v)$$

$$\implies -f(v) = \lambda f(v) \qquad \text{car } f^2 = -f$$

$$\implies -\lambda v = \lambda^2 v \qquad \text{car } v \text{ vecteur propre}$$

$$\implies -\lambda = \lambda^2 \qquad \text{car } v \text{ non nul}$$

$$\implies \lambda(\lambda + 1) = 0$$

$$\implies \lambda = 0 \qquad \text{ou} \qquad \lambda = -1$$

Conséquence : les seules valeurs propres possibles sont 0 ou -1. Par la proposition 3, les seules racines possibles de $\chi_f(X)$ sont 0 et -1. Donc $\chi_f(X) = \alpha X^a(X+1)^b$ où $\alpha \in \mathbb{C}^*$, $a, b \ge 0$. Nous verrons juste après que le coefficient dominant est ± 1 . Ainsi $\chi_f(X) = \pm X^a(X+1)^b$.

2.3. Coefficients du polynôme caractéristique

Proposition 4.

Soit E un \mathbb{K} -espace vectoriel de dimension n. Soit $f:E\to E$ un endomorphisme. Soit A la matrice de f dans une base \mathcal{B} . Le polynôme caractéristique de f est de degré n et vérifie :

$$\chi_f(X) = (-1)^n X^n + (-1)^{n-1} (\operatorname{tr} A) X^{n-1} + \dots + \operatorname{det} A.$$

Si f admet n valeurs propres, qui sont donc toutes les racines de $\chi_f(X)$, alors de l'égalité :

$$\chi_f(X) = (-1)^n \prod_{i=1}^n (X - \lambda_i)$$

on en déduit:

La somme des valeurs propres vaut tr*A*.

Le produit des valeurs propres vaut det *A*.

Preuve de la proposition 4. Si $A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n}$ est la matrice de f

$$\chi_f(X) = \det(A - XI_n) = \begin{vmatrix} a_{11} - X & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - X & & & \\ \vdots & & & & \\ a_{n1} & \cdots & \cdots & a_{nn} - X \end{vmatrix}.$$

Par la définition du déterminant :

$$\chi_f(X) = \sum_{\sigma \in \mathcal{S}_n} \epsilon(\sigma) b_{\sigma(1)1} \cdots b_{\sigma(n)n} \qquad \text{où } b_{ij} = a_{ij} \text{ si } i \neq j \quad \text{ et } \quad b_{ii} = a_{ii} - X$$

On met à part la permutation identité :

$$\chi_f(X) = (a_{11} - X) \cdots (a_{nn} - X) + \sum_{\sigma \in \mathcal{S}_n, \sigma \neq \mathrm{id}} \epsilon(\sigma) b_{\sigma(1)1} \cdots b_{\sigma(n)n}.$$

Or, si $\sigma \neq \mathrm{id}$, il y a au plus n-2 entiers k tels que $\sigma(k)=k$, et, donc, le polynôme

$$\sum_{\sigma \in \mathscr{S}_n, \sigma
eq \mathrm{id}} \epsilon(\sigma) b_{\sigma(1)1} \cdots b_{\sigma(n)n}$$

est de degré au plus n-2.

Conclusion:

- Le polynôme $\chi_f(X)$ est de degré n.
- Les termes de degré n et n-1 proviennent du produit

$$(a_{11}-X)\cdots(a_{nn}-X)=(-1)^nX^n+(-1)^{n-1}(\operatorname{tr} A)X^{n-1}+\cdots$$

• Le terme constant, quant à lui, est donné par $\chi_f(0) = \det A$.

2.4. Exemples et applications

Voyons quelques applications du polynôme caractéristique :

- Si E est un K-espace vectoriel de dimension n, alors tout endomorphisme $f: E \to E$ admet au plus n valeurs propres. En effet, le polynôme caractéristique de f est un polynôme de degré ndonc admet au plus n racines dans \mathbb{K} .
- Si *E* est un \mathbb{C} -espace vectoriel, alors tout endomorphisme $f: E \to E$ admet au moins une valeur propre. En effet, le polynôme caractéristique de f est un polynôme complexe non constant donc admet (au moins) une racine $\lambda \in \mathbb{C}$. Alors λ est une valeur propre de f.

Exemple 9.

Soit $A \in M_n(\mathbb{R})$ une matrice. Alors, A possède un sous-espace invariant de dimension 1 ou 2.

Démonstration. Considérons la matrice $A \in M_n(\mathbb{R})$ comme une matrice de $M_n(\mathbb{C})$. A possède une valeur propre $\lambda = a + ib \in \mathbb{C}$ (a, b réels), et un vecteur propre associé $Z = X + iY \in \mathbb{C}^n \setminus \{0\}$ où $X, Y \in \mathbb{R}^n$.

Alors:

$$AZ = \lambda Z \implies A(X + iY) = (a + ib)(X + iY)$$

$$\implies AX + iAY = (aX - bY) + i(bX + aY)$$

$$\implies \begin{cases} AX = aX - bY \\ AY = bX + aY \end{cases}$$

En particulier, comme AX et AY appartiennent à Vect(X, Y), le sous-espace (réel) Vect(X, Y) est stable par A. Or, X ou Y n'est pas nul, donc Vect(X, Y) est de dimension 1 ou 2.

Exemple 10.

Soit f un endomorphisme de E. Si E est de dimension n et si le polynôme caractéristique $\chi_f(X) \in \mathbb{K}[X]$ admet n racines distinctes dans \mathbb{K} , alors il existe une base de E formée de vecteurs propres de f.

Démonstration. Soient $\lambda_1, \ldots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ les n racines distinctes de $\chi_f(X)$. Ce sont aussi n valeurs propres de f. Soit v_1, \ldots, v_n les vecteurs propres associés. Par le corollaire 1, la famille (v_1, \ldots, v_n) est une famille libre de E. C'est donc une famille libre à n éléments dans un espace vectoriel de dimension n, cela implique que (v_1, \ldots, v_n) est une base de E. □

Mini-exercices.

- 1. Calculer le polynôme caractéristique d'une matrice triangulaire.
- 2. Trouver une application linéaire $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^2$ qui n'admet aucune valeur propre réelle. Montrer que les valeurs propres complexes d'un tel endomorphisme f seront toujours conjuguées.
- 3. Calculer le polynôme caractéristique de $A = \begin{pmatrix} -1 & \alpha + 1 & 0 \\ \frac{1}{3} & \alpha & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ en fonction de $\alpha \in \mathbb{R}$. Montrer que -1 est valeur propre et en déduire les autres valeurs propres. Quelle est la multiplicité de chaque valeur propre ? Trouver un vecteur propre pour chaque valeur propre.
- 4. Soit E un \mathbb{C} -espace vectoriel de dimension n. Soit $f: E \to E$ un endomorphisme tel que f^n soit l'application nulle (c'est-à-dire pour tout $x \in E$, $f \circ f \circ \cdots \circ f(x) = 0$). Si λ est une valeur propre de f, que peut valoir λ ? En déduire le polynôme caractéristique de f.

3. Diagonalisation

Dans le chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres » nous avions énoncé un critère qui permet de diagonaliser certaines matrices. Ici nous allons énoncer un critère plus fort : nous trouvons des conditions qui sont exactement équivalentes à ce qu'une matrice soit diagonalisable.

3.1. Endomorphisme diagonalisable

Définition 6.

On dit que l'endomorphisme $f: E \to E$ est *diagonalisable* s'il existe une base de E formée de vecteurs propres.

Rappelons que:

Définition 7.

Soit *A* une matrice de $M_n(\mathbb{K})$. On dit que *A* est *diagonalisable* sur \mathbb{K} s'il existe une matrice $P \in M_n(\mathbb{K})$ inversible telle que $P^{-1}AP$ soit diagonale.

Bien sûr, les deux définitions sont cohérentes :

Proposition 5.

Si A est la matrice de f dans une base \mathcal{B} quelconque alors :

f diagonalisable \iff A diagonalisable

Cette proposition est facile, mais il faut bien comprendre ce lien.

Démonstration.

- \Longrightarrow . Soit f un endomorphisme diagonalisable.
 - Si D est la matrice de f dans la base (v_1, \ldots, v_n) formée de vecteurs propres, alors D est une matrice diagonale. En effet comme $f(v_i) = \lambda_i v_i$, la matrice D est diagonale et le i-ème coefficient de la diagonale est λ_i .
 - Si A est la matrice de f dans une base \mathcal{B} quelconque. Alors la matrice A est semblable à la matrice D ci-dessus. Il existe donc P inversible tel que $D = P^{-1}AP$ soit diagonale.
- \Leftarrow Soit *A* est une matrice diagonalisable.

L'endomorphisme f, considéré comme une application $f: \mathbb{K}^n \to \mathbb{K}^n$, s'écrit f(X) = AX où les coordonnées de X s'expriment dans la base canonique (Y_1, \ldots, Y_n) :

$$Y_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} \qquad Y_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} \qquad \cdots$$

Soit P une matrice telle que $D=P^{-1}AP$ soit une matrice diagonale. Notons $\lambda_1,\ldots,\lambda_n$ les coefficients de la diagonale. Notons (X_1,\ldots,X_n) les vecteurs colonnes de P. Ils s'obtiennent aussi comme $X_i=PY_i$. Montrons que X_i est un vecteur propre, associé à λ_i :

$$f(X_i) = AX_i = (PDP^{-1})(PY_i) = PDY_i = P(\lambda_i Y_i) = \lambda_i(PY_i) = \lambda_i X_i$$

Comme P est inversible, alors (X_1, \ldots, X_n) est une base de vecteurs propres.

Remarque.

Si f est un endomorphisme de E et si on note $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ ses valeurs propres distinctes alors :

$$f$$
 est diagonalisable $\iff E = \text{Ker}(f - \lambda_1 \text{id}_E) \oplus \cdots \oplus \text{Ker}(f - \lambda_r \text{id}_E).$

Autrement dit, si et seulement si, *E* est somme directe des sous-espaces propres.

Exemple 11 (Projection).

On suppose que $E = F \oplus G$. N'importe quel $v \in E$ se décompose de façon unique en v = x + y avec $x \in F$, $y \in G$. La projection sur F suivant G est l'endomorphisme de E défini par :

$$\begin{array}{cccc} p: E & \longrightarrow & E \\ v = x + y & \longmapsto & x \end{array}$$

• Pour $v = x \in F$, on a p(x) = x; ces x sont les vecteurs propres pour la valeur propre 1 :

$$F = \operatorname{Ker}(p - \operatorname{id}_E) = E_1(p).$$

• Pour $v = y \in G$, on a p(y) = 0; ces y sont les vecteurs propres pour la valeur propre 0 :

$$G = \operatorname{Ker} p = E_0(p)$$
.

- Comme $E = F \oplus G$ alors, une base de vecteurs propres de $E_1(p)$ union une base de vecteurs propres de $E_0(p)$, forme une base de vecteurs propres de E. Ainsi, p est diagonalisable.
- Conclusion : comme $E = E_1(p) \oplus E_0(p)$ alors p est diagonalisable.

Exemple 12 (Réflexion).

On suppose encore que $E = F \oplus G$. On définit la réflexion par rapport à F suivant G par :

$$r: E \longrightarrow E$$

$$v = x + y \longmapsto x - y$$

De façon semblable à l'exemple précédent, on montre que r est diagonalisable :

$$F = \operatorname{Ker}(r - \operatorname{id}_E) = E_1(r)$$
 et $G = \operatorname{Ker}(r + \operatorname{id}_E) = E_{-1}(r)$.

3.2. Rappels sur les polynômes

Rappelons quelques définitions. Soit $P(X) \in \mathbb{K}[X]$ un polynôme.

- $\lambda \in \mathbb{K}$ est *racine* de *P* si $P(\lambda) = 0$.
- $\lambda \in \mathbb{K}$ est racine de P si et seulement si $P(X) = (X \lambda)Q(X)$ pour un polynôme $Q \in \mathbb{K}[X]$.
- La *multiplicité* de $\lambda \in \mathbb{K}$ dans P est le plus grand entier m tel que $P(X) = (X \lambda)^m Q(X)$ pour un polynôme $Q \in \mathbb{K}[X]$.

Notation. On note $m(\lambda)$ la multiplicité de λ comme racine de P.

- Une racine de multiplicité 1 est une racine simple.
- Une racine de multiplicité 2 est une racine double...
- Si λ n'est pas racine de P, on posera $m(\lambda) = 0$.

Exemple 13.

- $P(X) = (X-2)^3(X^2+X+1) \in \mathbb{R}[X]$ admet 2 comme racine, sa multiplicité est 3.
- Le même polynôme considéré cette fois dans $\mathbb{C}[X]$ s'écrit

$$P(X) = (X-2)^3(X+\frac{1}{2}+i\frac{\sqrt{3}}{2})(X+\frac{1}{2}-i\frac{\sqrt{3}}{2}).$$

Les racines complexes $-\frac{1}{2} \pm i \frac{\sqrt{3}}{2}$ sont chacune de multiplicité 1.

Exemple 14.

Si $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ sont deux à deux distincts et si :

$$P(X) = (X - \lambda_1)^{m_1} \cdots (X - \lambda_r)^{m_r}$$

alors m_i est la multiplicité de λ_i dans P(X), pour tout i.

Définition 8.

Un polynôme $P(X) \in \mathbb{K}[X]$ est *scindé* sur \mathbb{K} si toutes ses racines sont des éléments de \mathbb{K} .

Autrement dit, il s'écrit

$$P(X) = a_n(X - \lambda_1) \cdots (X - \lambda_n)$$

pour certains $\lambda_i \in \mathbb{K}$ et un $a_n \in \mathbb{K}^*$. Souvent, on regroupe les racines égales et on écrit :

$$P(X) = a_n(X - \lambda_1)^{m(\lambda_1)} \cdots (X - \lambda_r)^{m(\lambda_r)}$$

avec les λ_i deux à deux distinctes et ses multiplicités $m(\lambda_i) \geqslant 1$.

Exemple 15.

- Le polynôme $P(X) = (X-2)^3(X^2+X+1) \in \mathbb{R}[X]$ n'est pas scindé sur \mathbb{R} , car deux de ses racines ne sont pas réelles. Par contre, il est scindé sur \mathbb{C} (voir le commentaire ci-dessous).
- Le polynôme $P(X) = X^2 + 4X 3$ est scindé sur \mathbb{R} car ses racines sont les réels $\lambda_1 = -2 \sqrt{7}$, $\lambda_2 = -2 + \sqrt{7}$. Il s'écrit donc aussi $P(X) = (X \lambda_1)(X \lambda_2)$.

Quelques commentaires importants:

• D'après le théorème de d'Alembert-Gauss :

Tous les polynômes sont scindés si le corps de base est \mathbb{C} .

• Pour un polynôme scindé non nul (et donc dans tous les cas si $\mathbb{K} = \mathbb{C}$), alors :

$$\sum_{\lambda \text{ racine de } P} m(\lambda) = \deg P$$

3.3. Diagonalisation

Proposition 6.

Soient f un endomorphisme de E et χ_f son polynôme caractéristique. Soit λ une valeur propre de f, de multiplicité $m(\lambda)$ comme racine de χ_f et soit et E_{λ} le sous-espace propre associé, alors on a

$$\boxed{1\leqslant \dim E_{\lambda}\leqslant m(\lambda)}$$

Énonçons maintenant le théorème principal de ce chapitre. C'est un critère pour savoir si un endomorphisme -ou une matrice- est diagonalisable. Contrairement aux critères précédents, il s'agit ici d'une équivalence.

Théorème 2.

Soit $f: E \rightarrow E$ un endomorphisme.

$$f \ est \ diagonalisable \ sur \ \mathbb{K} \iff \begin{cases} i) \ \chi_f(X) \ est \ scind\'e \ sur \ \mathbb{K} \\ et \\ ii) \ pour \ toute \ valeur \ propre \ \lambda \ de \ f \\ m(\lambda) = \dim \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_E). \end{cases}$$

Voici une autre reformulation pour mieux comprendre ce théorème.

Soit $f: E \to E$, alors f est diagonalisable si et seulement si le polynôme caractéristique de f, $\chi_f(X)$, a toutes ses racines dans le corps $\mathbb K$ et pour chacune des racines λ , la multiplicité de λ est égale à la dimension du sous-espace propre $E_\lambda = \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_E)$.

Bien évidemment, il faut savoir transcrire ce théorème en termes de matrices : Soit $A \in M_n(K)$, alors :

$$A$$
 est diagonalisable sur \mathbb{K} \iff
$$\begin{cases} i) \ \chi_A(X) \text{ est scind\'e sur } \mathbb{K} \\ \text{et} \\ ii) \text{ pour toute valeur propre } \lambda \text{ de } A \\ m(\lambda) = \dim \operatorname{Ker}(A - \lambda I_n). \end{cases}$$

Corollaire 2.

Si le polynôme $\chi_f(X)$ (resp. $\chi_A(X)$) est scindé et si les racines sont simples, alors f (resp. A) est diagonalisable.

En effet, dans ce cas, la multiplicité $m(\lambda)$ vaut 1 pour chaque valeur. Par la proposition 6, on a $1 \le \dim E_{\lambda} \le m(\lambda)$, alors la dimension de chaque sous-espace propre est aussi 1. Par le théorème 2, l'endomorphisme (ou la matrice) est diagonalisable.

Corollaire 3.

Soit f un endomorphisme de E, on note $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ ses valeurs propres distinctes.

$$f$$
 est diagonalisable $\iff E = \text{Ker}(f - \lambda_1 \text{id}_E) \oplus \cdots \oplus \text{Ker}(f - \lambda_r \text{id}_E).$

3.4. Exemples

Exemple 16.

Toute matrice réelle 2×2 symétrique $A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & d \end{pmatrix}$ est diagonalisable.

La trace vaut trA = a + d, le déterminant vaut $detA = ad - b^2$. Sans calculs, par les formules qui suivent la proposition 4, le polynôme caractéristique est :

$$\chi_A(X) = X^2 - \text{tr}(A)X + \text{det}(A) = X^2 - (a+d)X + ad - b^2.$$

Sans les calculer, montrons que les deux valeurs propres sont réelles. On calcule le discriminant de l'équation du second degré donnée par $\chi_A(X)=0$:

$$\Delta = (a+d)^2 - 4(ad-b^2) = a^2 + d^2 - 2ad + 4b^2 = (a-d)^2 + 4b^2.$$
 (4)

Cela prouve que $\Delta\geqslant 0$. Ainsi les deux racines λ_1 et λ_2 du polynôme caractéristique sont réelles. Conclusion :

- Si $\Delta > 0$, alors ces deux racines sont réelles et distinctes ; $\chi_A(X) = (X \lambda_1)(X \lambda_2)$ est scindé à racines simples. Donc la matrice A est diagonalisable.
- Si $\Delta = 0$, alors par l'équation (4), on a $(a-d)^2 = 0$ et $b^2 = 0$. Donc a = d et b = 0. La matrice A est une matrice diagonale (donc diagonalisable!).

Exemple 17.

La matrice de permutation circulaire

$$A = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \\ 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \ddots & & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{C})$$

est diagonalisable sur \mathbb{C} .

En effet:

- son polynôme caractéristique est $\chi_A(X) = (-1)^n (X^n 1)$,
- les valeurs propres sont les racines *n*-èmes de l'unité :

$$1, e^{i\frac{2\pi}{n}}, \ldots, e^{i\frac{2(n-1)\pi}{n}}$$

- les racines sont simples,
- le polynôme caractéristique est bien sûr scindé sur C,
- par le corollaire 2, la matrice *A* est donc diagonalisable.

Exercice: Trouver une base de vecteurs propres.

Exemple 18.

Soit $n \ge 2$. Soit la matrice :

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & & \ddots & 1 \\ 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{K})$$

définie par des 1 au-dessus de la diagonale. Cette matrice n'est jamais diagonalisable! En effet :

- Le polynôme caractéristique de A est $\chi_A(f) = \pm X^n$ (la matrice est triangulaire, de diagonale nulle). Donc $\lambda = 0$ est la seule valeur propre et m(0) = n.
- Par contre $E_0 = \operatorname{Ker}(A \lambda I_n) = \operatorname{Ker} A$ est de dimension $\dim \operatorname{Ker} A < n$ car A n'est pas la matrice nulle.
- Comme dim $E_0 < m(0)$ alors, par le théorème 2, A n'est pas diagonalisable.

3.5. Diagonaliser

Diagonaliser une matrice $A \in M_n(\mathbb{K})$ signifie trouver, si elles existent, $P \in M_n(\mathbb{K})$ inversible et $D \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ diagonale telles que :

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

Soit $A \in M_n(\mathbb{K})$ une matrice carrée $n \times n$. Pour la diagonaliser :

- 1. On calcule d'abord son polynôme caractéristique $\chi_A(X)$.
- 2. On cherche les racines de $\chi_A(X)$, ce sont les valeurs propres de A. Si une racine (ou plus) n'est pas dans \mathbb{K} alors A n'est pas diagonalisable.
- 3. Pour chaque valeur propre λ de A, on cherche une base de Ker($A \lambda I_n$), c'est-à-dire on cherche une base de l'espace des solutions du système :

$$AX = \lambda X$$
.

- 4. Si pour toute valeur propre λ de A, dim Ker $(A \lambda I_n) = m(\lambda)$, alors A est diagonalisable. Sinon elle n'est pas diagonalisable.
- 5. Dans le cas diagonalisable, la réunion des bases des sous-espaces propres forme une base de vecteurs propres. Ainsi, si P est la matrice dont les vecteurs colonnes sont ces vecteurs propres alors $D = P^{-1}AP$ est une matrice diagonale.

On renvoie une dernière fois au chapitre « Valeurs propres, vecteurs propres » pour des exemples de diagonalisation.

Exemple 19.

Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Démontrons que A est diagonalisable et trouvons une matrice P telle que $P^{-1}AP$ soit diagonale.

1. Commençons par calculer le polynôme caractéristique de *A* :

$$\chi_A(X) = \det(A - XI_3) = \begin{vmatrix} 1 - X & 0 & 0 \\ 0 & 1 - X & 0 \\ 1 & -1 & 2 - X \end{vmatrix} = (1 - X)^2 (2 - X)$$

- 2. Les racines du polynôme caractéristique sont les réels 1 avec la multiplicité m(1) = 2, et 2 avec la multiplicité m(2) = 1. Toutes les racines sont donc réelles, le polynôme est scindé.
- 3. Déterminons les sous-espaces propres associés.
 - Soit E_1 le sous-espace propre associé à la valeur propre double 1. $E_1 = \text{Ker}(A I_3) = \{X \in A : X \in$ $\mathbb{R}^3 \mid A \cdot X = X$ }. Si on note $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ alors

$$X \in E_1 \iff AX = X \iff \left\{ \begin{array}{ccc} x & = & x \\ y & = & y \iff x - y + z = 0 \\ x - y + z & = & 0 \end{array} \right.$$

$$E_1 = \left\{ \left(\begin{array}{c} x \\ y \\ -x + y \end{array} \right) \mid x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R} \right\} \text{ est donc un plan vectoriel, dont les vecteurs } X_1 = \left(\begin{array}{c} 1 \\ 1 \\ 0 \end{array} \right) \text{ et}$$

 $X_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ forment une base.

• Soit E_2 le sous-espace propre associé à la valeur propre simple 2. $E_2 = \text{Ker}(A - 2I_3) = \{X \in A : X \in A : X$ $\mathbb{R}^3 \mid A \cdot X = 2X$,

$$X \in E_2 \iff A \cdot X = 2X \iff \begin{cases} x = 2x \\ y = 2y \iff x = 0 \text{ et } y = 0 \\ x - y + 2z = 2z \end{cases}$$

 $E_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ z \end{pmatrix} \mid z \in \mathbb{R} \right\}$ est donc une droite vectorielle, dont le vecteur $X_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ est une base.

- 4. Les dimensions des sous-espaces propres sont égales aux multiplicités des valeurs propres correspondantes : $\dim E_1 = 2 = m(1)$, $\dim E_2 = 1 = m(2)$. La matrice A est donc diagonalisable.
- 5. Dans la base (X_1, X_2, X_3) l'endomorphisme représenté par A (dans la base canonique) a pour matrice

$$D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Autrement dit, notons P la matrice de passage, dont les vecteurs colonnes sont X_1, X_2 et X_3 :

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $P^{-1}AP = D$.

3.6. Preuve

Il nous reste à prouver la proposition 6 et le théorème 2. Rappelons les énoncés.

Proposition 7.

Soient f un endomorphisme de E et χ_f son polynôme caractéristique. Soient λ une valeur propre de f, de multiplicité $m(\lambda)$ comme racine de χ_f et E_λ le sous-espace propre associé, alors on a

$$1 \leqslant \dim E_{\lambda} \leqslant m(\lambda)$$

Démonstration. Tout d'abord, par définition d'une valeur propre et d'un sous-espace propre, on a $\dim E_{\lambda}\geqslant 1$. Notons $p=\dim E_{\lambda}$ et (e_1,\ldots,e_p) une base de E_{λ} . On complète cette base en une base de $E(e_1, \ldots, e_p, e_{p+1}, \ldots, e_n)$. Dans cette base, la matrice de f est de la forme

$$A = \left(\begin{array}{c|c} \lambda I_p & C \\ \hline 0 & B \end{array}\right).$$

17 3. Diagonalisation DIAGONALISATION

En effet, pour chaque $1 \le i \le p$ on a $f(e_i) = \lambda e_i$. Maintenant, en calculant le déterminant d'une matrice triangulaire par blocs : $\det(A - XI_n) = \det((\lambda - X)I_p) \cdot \det(B - XI_{n-p}) = (\lambda - X)^p \det(B - XI_n)$ XI_{n-p}). Ce qui prouve que $(\lambda - X)^p$ divise $\chi_f(X)$, donc, par définition de la multiplicité d'une racine, on a $m(\lambda) \geqslant p$.

Passons à la preuve du théorème 2 :

Théorème 3.

Soit $f: E \rightarrow E$ un endomorphisme.

$$f \ est \ diagonalisable \ sur \ \mathbb{K} \qquad \Longleftrightarrow \qquad \left\{ \begin{array}{l} i) \ \chi_f(X) \ est \ scind\'e \ sur \ \mathbb{K} \\ et \\ ii) \ pour \ toute \ valeur \ propre \ \lambda \ de \ f \\ m(\lambda) = \dim \operatorname{Ker}(f - \lambda \operatorname{id}_E). \end{array} \right.$$

Démonstration.

Supposons f diagonalisable et notons $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ ses valeurs propres et $m(\lambda_1), \ldots, m(\lambda_r)$ leur multiplicité respectives dans $\chi_f(X)$. Comme f est diagonalisable, alors il existe une base \mathcal{B} , dans laquelle la matrice f est une matrice diagonale D. Notons n_i le nombre de fois où λ_i apparaît dans la diagonale de D. On a alors,

$$\chi_f(X) = \chi_D(X) = \prod_{i=1}^r (\lambda_i - X)^{n_i}.$$

Ce qui prouve que χ_f a toute ses racines dans $\mathbb K$ (puisque ce sont seulement les λ_i) et que $m(\lambda_i) = n_i$.

Comme *D* est diagonale, pour tout $1 \le i \le r$, il existe n_i vecteurs de la base \mathscr{B} de *E* tels que $f(v) = \lambda_i v$. Il existe donc n_i vecteurs linéairement indépendants dans E_{λ_i} , d'où dim $E_{\lambda_i} \ge n_i$. Mais on sait que $n_i=m(\lambda_i)$, donc dim $E_{\lambda_i}\geqslant m(\lambda_i)$. Enfin, on a démontré dans la proposition 6 que dim $E_{\lambda_i} \leq m(\lambda_i)$, d'où l'égalité.

On suppose que χ_f a toutes ses racines dans \mathbb{K} et que, pour toute racine λ_i , on a dim $E_{\lambda_i} = m(\lambda_i)$. On a alors

$$\chi_f(X) = \prod_{i=1}^r (\lambda_i - X)^{m(\lambda_i)}.$$

 $\chi_f(X) = \prod_{i=1}^r (\lambda_i - X)^{m(\lambda_i)}.$ Notons $F = E_{\lambda_1} + \dots + E_{\lambda_r}$. On sait que les sous-espaces propres sont en somme directe, donc $F = E_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus E_{\lambda_r}$. Ainsi $\dim F = \sum_{i=1}^r \dim E_{\lambda_i} = \sum_{i=1}^r m(\lambda_i) = \deg \chi_f = \dim E$. Conclusion $F \subset E$ et dim $F = \dim E$, d'où F = E.

Pour chaque $1 \le i \le r$, on note \mathscr{B}_i une base de E_{λ_i} . Soit $\mathscr{B} = \bigcup_{i=1}^r \mathscr{B}_i$. Alors \mathscr{B} est une base de E (puisque c'est une base de F). Les vecteurs de E_{λ_i} sont des vecteurs propres. Ainsi, il existe une base de E formée de vecteurs propres de f, ce qui prouve que f est diagonalisable.

Mini-exercices.

- 1. Montrer que si λ est racine simple du polynôme caractéristique, alors dim $E_{\lambda}=1$. Que peut-on dire pour une racine double?
- 2. Soit $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$. Calculer le polynôme caractéristique de A. En déduire les valeurs propres. Retrouver ce résultat en posant $v_1 = e_1 e_2$, $v_2 = e_1 e_3$, $v_3 = e_1 + e_2 + e_3$ (où (e_1, e_2, e_3)

forme la base canonique de \mathbb{R}^3). La matrice A est-elle diagonalisable ? Généraliser au cas d'une matrice de taille $n \times n$ dont tous les coefficients sont 1.

3. Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & 1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{R})$$

Calculer le polynôme caractéristique de *A*, ses valeurs propres, leur multiplicité et la dimension des sous-espaces propres. *A* est-elle diagonalisable ?

- 4. Soit f un endomorphisme de E, on note $\lambda_1, \ldots, \lambda_r$ ses valeurs propres distinctes. Montrer : f est diagonalisable $\iff E = \operatorname{Ker}(f \lambda_1 \operatorname{id}_E) \oplus \cdots \oplus \operatorname{Ker}(f \lambda_r \operatorname{id}_E)$.
- 5. Soit f un endomorphisme d'un \mathbb{K} -espace vectoriel E. On suppose qu'il existe un sous-espace F de E laissé stable par f. Notons $\chi_{f|F}$ le polynôme caractéristique de la restriction à F. Alors, montrer $\chi_{f|F}(X)$ divise $\chi_f(X)$ dans $\mathbb{K}[X]$. *Indication* : s'inspirer de la preuve de la proposition 6.

Auteurs du chapitre

D'après un cours de Sandra Delaunay et un cours d'Alexis Tchoudjem.

Revu et augmenté par Arnaud Bodin.

Relu par Stéphanie Bodin et Vianney Combet.