

# 11. Valeurs propres et diagonalisation

## Sections 6.1 et 6.2

MTH1007

J. Guérin, N. Lahrichi, S. Le Digabel  
Polytechnique Montréal

H2023

(v2)

# Plan

1. Valeurs et vecteurs propres

2. Diagonalisation d'une matrice

1. Valeurs et vecteurs propres
2. Diagonalisation d'une matrice

## Définitions

Soit  $\mathbf{A}$  une matrice **carrée** de taille  $n \times n$ ,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  un vecteur **non nul** et  $\lambda \in \mathbb{R}$

Si

$$\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$$

alors

- ▶  $\mathbf{x}$  est un *vecteur propre* de  $\mathbf{A}$  ( $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ )
- ▶  $\lambda$  est une *valeur propre* de  $\mathbf{A}$

## Exemples d'applications

Source : [Wikipedia](#).

- ▶ Étude des phénomènes vibratoires (Ex. : Mouvements d'une corde vibrante)
- ▶ *“Mise au point d'algorithmique rapide de résolution d'équations linéaires”*
- ▶ Cryptologie
- ▶ Chimie : *“les états stables des électrons sont modélisés par des vecteurs propres dont les valeurs propres correspondent à des états d'énergie”*
- ▶ *PageRank* : Basé sur l'approximation d'un vecteur propre de la matrice d'adjacence du graphe du Web. Voir [ce lien](#)

etc.

## Remarques (1/2)

- ▶ L'ensemble des valeurs propres de  $\mathbf{A}$  est noté  $\lambda(\mathbf{A})$  et est appelé le *spectre* de  $\mathbf{A}$
- ▶ Si  $\mathbf{x}$  est un vecteur propre alors tout multiple  $k\mathbf{x}$  l'est aussi
- ▶ Les vecteurs propres associés à  $\lambda \neq 0$  sont dans  $C(\mathbf{A})$
- ▶ Les vecteurs propres associés à  $\lambda = 0$  sont les vecteurs de  $N(\mathbf{A})$
- ▶ Si  $\lambda = 0$  est une valeur propre alors  $\mathbf{A}$  est singulière (non inversible)
- ▶ Si le rang de  $\mathbf{A}$  est  $r$ , on aura  $n - r$  *valeurs propres nulles*
- ▶ Les vecteurs propres associés à la valeur propre  $\lambda$  sont les vecteurs de  $N(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})$
- ▶ Si  $\lambda$  est une valeur propre de  $\mathbf{A}$ , alors  $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$  est singulière

## Remarques (2/2)

- ▶ Tous les  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  sont les vecteurs propres de  $\mathbf{I}$  avec la valeur propre associée  $\lambda = 1$
- ▶  $\mathbf{A}^k \mathbf{x} = \lambda^k \mathbf{x}$  : Les vecteurs propres de  $\mathbf{A}^k$  sont les mêmes que  $\mathbf{A}$  tandis que les valeurs propres sont élevées à la puissance  $k$  (fonctionne aussi avec  $k = -1$  si  $\mathbf{A}$  est inversible)
- ▶ Commandes MATLAB :
  - ▶ La fonction  $[S, \Lambda] = \text{eig}(A)$  donne les valeurs propres de  $\mathbf{A}$  dans la matrice diagonale  $\Lambda$  et les vecteurs propres comme les colonnes de  $\mathbf{S}$ . On a ainsi  $\mathbf{S}\Lambda = \mathbf{A}\mathbf{S}$
  - ▶ Le programme `eigshow` permet d'illustrer le concept des valeurs/vecteurs propres

## Outil : Déterminant des matrices $2 \times 2$ et $3 \times 3$

$$\blacktriangleright \det \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$$

$$\blacktriangleright \begin{vmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{vmatrix} = aei + dhc + gbf - gec - ahf - dbi$$

## Polynôme caractéristique de $\mathbf{A}$

- ▶ Le nombre  $\lambda$  est une valeur propre de la matrice  $\mathbf{A}$  si et seulement si

$$p(\lambda) := \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = 0$$

- ▶ Autrement dit, les valeurs propres sont les racines du *polynôme caractéristique*  $p(\lambda)$  de la matrice  $\mathbf{A}$
- ▶ Si  $\mathbf{A}$  est de taille  $n \times n$  alors  $p$  est un polynôme de degré  $n$
- ▶ On va donc avoir au plus  $n$  valeurs propres réelles

## Trouver les valeurs et vecteurs propres de $A$

1. Former la matrice  $A - \lambda I$  et calculer  $p(\lambda) = \det(A - \lambda I)$

## Trouver les valeurs et vecteurs propres de $\mathbf{A}$

1. Former la matrice  $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$  et calculer  $p(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})$
2. Trouver les racines du polynôme caractéristique  $p$  pour obtenir les valeurs propres de  $\mathbf{A}$

## Trouver les valeurs et vecteurs propres de $\mathbf{A}$

1. Former la matrice  $\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}$  et calculer  $p(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})$
2. Trouver les racines du polynôme caractéristique  $p$  pour obtenir les valeurs propres de  $\mathbf{A}$
3. Pour chaque valeur propre  $\lambda$  trouvée à la deuxième étape, résoudre

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \quad \text{ou} \quad (\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I})\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

pour trouver les vecteurs propres correspondants

## Remarques (1/2)

- ▶ Il est possible que  $p(\lambda)$  possède une racine de multiplicité supérieure à 1. Dans ce cas, il est possible que plusieurs vecteurs propres soient associés à cette valeur propre
- ▶ Il est aussi possible que  $p(\lambda)$  possède une racine complexe et des vecteurs propres complexes
- ▶ Les opérations élémentaires sur les lignes **changent** les valeurs et les vecteurs propres

## Remarques (2/2)

- ▶ Pour une matrice triangulaire, les valeurs propres sont ses éléments diagonaux
- ▶ Si  $\mathbf{A}$  est de taille  $n \times n$  alors

$$\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = \text{trace } \mathbf{A}$$

- ▶ Si  $\mathbf{A}$  est de taille  $n \times n$  alors

$$\lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = \det \mathbf{A}$$

## Multiplicités géométrique et algébrique

Si  $\lambda$  est une valeur propre de  $\mathbf{A}$  alors il y a deux points de vue :

1. Géométrique : il existe des vecteurs non nuls tels que  $\mathbf{Ax} = \lambda\mathbf{x}$
  2. Algébrique :  $\det(\mathbf{A} - \lambda\mathbf{I}) = 0$
- Ceci correspond à deux nombres :
1. *Multiplicité géométrique (MG)* : le nombre de vecteurs propres linéairement indépendants associés à  $\lambda$
  2. *Multiplicité algébrique (MA)* : la multiplicité de  $\lambda$  comme racine du polynôme caractéristique  $p(\lambda)$
- Pour chaque valeur propre d'une matrice on a  $\mathbf{MG} \leq \mathbf{MA}$

## Exemples

Illustrer les différents concepts sur les matrices

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{ et } \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Et avec des valeurs propres complexes, pour  $\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$

1. Valeurs et vecteurs propres
2. Diagonalisation d'une matrice

## Théorème

Supposons que la matrice  $\mathbf{A}$  de taille  $n \times n$  possède  $n$  vecteurs propres linéairement indépendants  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$  et soit

$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 & \mathbf{x}_2 & \cdots & \mathbf{x}_n \end{bmatrix}$ . On a alors

$$\mathbf{S}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{S} = \mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

et

$$\mathbf{A} = \mathbf{S}\mathbf{\Lambda}\mathbf{S}^{-1}$$

où  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  sont les valeurs propres de  $\mathbf{A}$

Ce théorème affirme que  $\mathbf{A}$  peut être *diagonalisée* si ses vecteurs propres sont linéairement indépendants

## Remarques

- ▶ La diagonalisation est possible seulement si les vecteurs propres sont linéairement indépendants
- ▶ Les matrices  $\mathbf{A}$  et  $\mathbf{\Lambda}$  ont les mêmes valeurs propres mais pas les mêmes vecteurs propres
- ▶ Les matrices  $\mathbf{A}$  et  $\mathbf{A}^k$  ont les mêmes vecteurs propres mais pas les mêmes valeurs propres

# Théorème

Des vecteurs propres  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$  d'une matrice qui correspondent à des valeurs propres distinctes (non égales)  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$  sont linéairement indépendants

## Puissances

Si  $\mathbf{A}$  est diagonalisable alors  $\mathbf{A} = \mathbf{S}\mathbf{\Lambda}\mathbf{S}^{-1}$  et  $\mathbf{A}^k = \mathbf{S}\mathbf{\Lambda}^k\mathbf{S}^{-1}$ , où

$$\mathbf{\Lambda}^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & & 0 \\ & \lambda_2^k & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \lambda_n^k \end{bmatrix}$$

### Application :

Résolution d'équations de récurrence de la forme  $\mathbf{u}_{k+1} = \mathbf{A}\mathbf{u}_k$ , avec  $\mathbf{u}_0$  fixé. Si  $\mathbf{A}$  est diagonalisable alors la solution est

$$\mathbf{u}_k = \mathbf{A}^k \mathbf{u}_0 = \mathbf{S}\mathbf{\Lambda}^k\mathbf{S}^{-1}\mathbf{u}_0$$

# Théorème

Si  $MG < MA$  alors la matrice n'est *pas* diagonalisable

**Rappel :** Pour chaque valeur propre d'une matrice on a  $MG \leq MA$