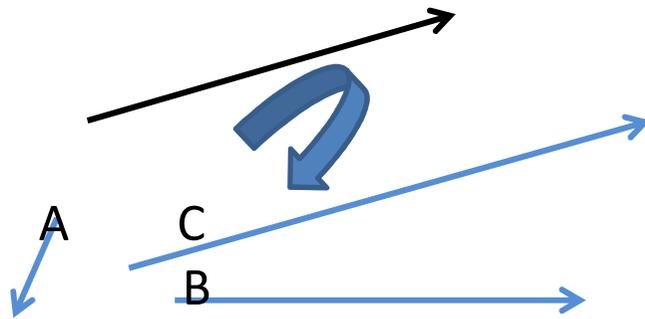
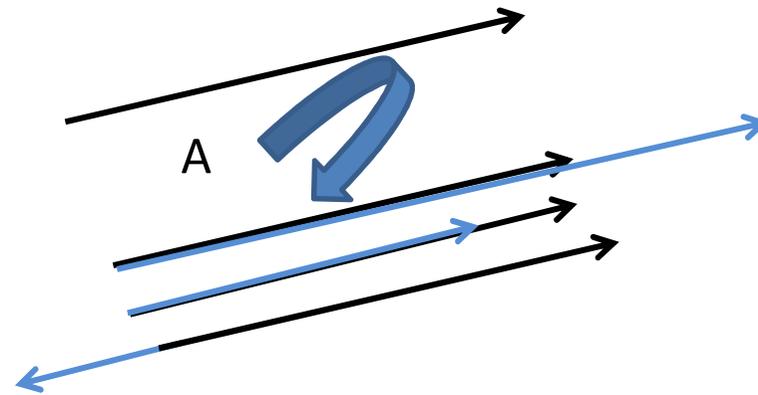
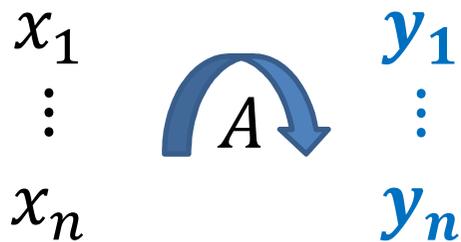


Vecteurs et valeurs propres

Vecteurs et valeurs propres

$$f \in \mathcal{L}(E, F): \begin{cases} E & \rightarrow & F \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} & \rightarrow & \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \end{cases} \Leftrightarrow AX = Y \text{ avec } A \in M_n(K)$$



$$\begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} = 3 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Vecteurs et valeurs propres

$$\begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 8 & -1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \end{bmatrix} = 3 \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$AX = \lambda X$$

$X = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$: vecteur propre de A 

correspondant a la valeur propre $\lambda = 3$



Vecteurs et valeurs propres

Définition

- On dit que λ est une valeur propre de la matrice A s'il existe un vecteur x non nul solution de

$$Ax = \lambda x$$

- Le vecteur x est alors dit vecteur propre associé à λ

Vecteurs et valeurs propres

$$\lambda = ?$$

on a $\lambda x = Ax$

$$0 = \lambda x - Ax$$

$$0 = \lambda Ix - Ax$$

$$0 = (\lambda I - A)x$$

$$\Rightarrow Bx = 0$$

- $\det(\lambda I - A) = 0$: équation caractéristique de A
- $\det(\lambda I - A)$
polynôme caractéristique de A, noté $P_A(\lambda)$

Calcul des vecteurs et valeurs propres

- Les valeurs propres d'une matrice A d'ordre n sont les racines dans K du polynôme caractéristique associé à A
 - racines de $P_A(\lambda) = \det(\lambda I - A)$
- À toute valeur propre λ d'une matrice A , est associé au moins un vecteur non nul v tel que $Av = \lambda v$, appelé vecteur propre de la matrice A correspondant à la valeur propre λ .

Spectre, Rayon spectral, ...

- Le spectre de A , noté $\sigma_{\mathbb{K}}(A)$ est l'ensemble des valeurs propres de A dans \mathbb{K} .
- Si $\sigma_{\mathbb{K}}(A) \neq \emptyset$, le rayon spectrale de A est le réel positif défini par $\rho(A) = \max\{|\lambda| \mid \lambda \in \sigma_{\mathbb{K}}(A)\}$

Quelques propriétés

- $\sigma_{\mathbb{K}}(A) = \sigma_{\mathbb{K}}(A^t)$
- Soit la matrice A d'ordre n à coefficients dans \mathbb{K} , et possédant toujours n valeurs propres $\lambda_i, i = 1, \dots, n$ distinctes ou confondues, on a les propriétés suivantes :

$$\operatorname{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \quad \det(A) = \prod_{i=1}^n \lambda_i$$

Rappel

Notions de l'algèbre

Application linéaire (rappel)

Définition 1. Soient E et F deux \mathbb{K} -espaces vectoriels. Une application de E dans F est une application linéaire si elle satisfait aux deux conditions suivantes :

1. $f(u + v) = f(u) + f(v), \forall u, v \in E,$
2. $f(\lambda u) = \lambda f(u), \forall u \in E$ et $\forall \lambda \in \mathbb{K}.$

L'ensemble des applications linéaires de E dans F est noté $\mathcal{L}(E, F)$ ou $L(E, F)$

Si une application f est linéaire alors :

1. $f(0_E) = 0_F$
2. $f(-u) = -f(u)$

Morphisme(représentation matricielle)

$$y_i = \sum_{j=1}^m a_{ij} \cdot x_j$$

$$f \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n-1} \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \\ a_{n-11} & a_{n-12} & \dots & a_{n-1m} \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}$$

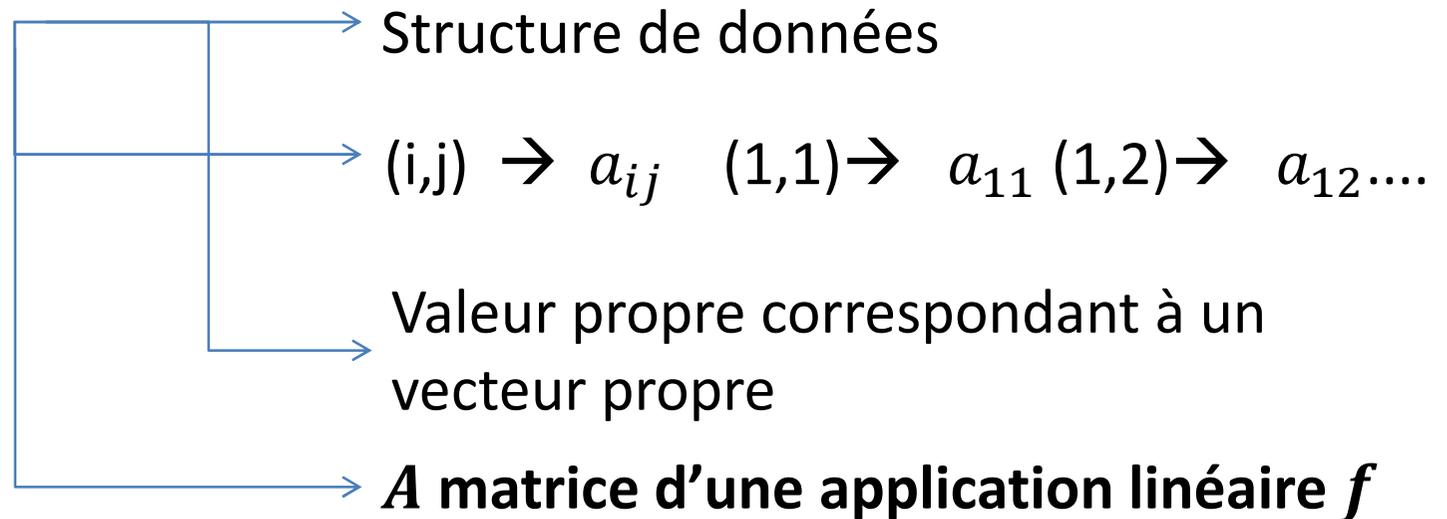
$$f(X) = A \cdot X$$

avec $A \in M_{n,m}(K)$ et $X \in K^m$

A est dite la matrice de l'application f de la base canonique $\{e_j\}$ de R^m vers la base canonique $\{b_i\}$ de R^n

Récapitulatif

A matrice



→ On étend aux matrices toutes les définitions relatives aux applications linéaires

Application linéaire (rappel)

Ayant E et F deux K -espaces vectoriels et $f: E \rightarrow F$ une application linéaire,

Image de f

$$Im(f) = \{y \in F \mid \exists x \in E, y = f(x)\}$$

- $f(E)$ l'image de E par f est
- noté $Im(f)$; est un sous espace vectoriel de F

Noyau de f

- noté $ker(f)$; $ker(f) = \{x \in E \mid f(x) = 0\}$

Rang de f

$$Rg(f) = \dim(Im f)$$

- Pour $Im(f) \subseteq F$ un espace vectoriel de dimension finie, La dimension de $Im f$, noté $Rg(f)$ ou rang f

Rang de matrice

Calcul

Pour une famille de n vecteurs *de* E , $\{u_1, \dots, u_n\} \subseteq E$,

1. $0 \leq \text{rg}(\{u_1, \dots, u_n\}) \leq n$: le rang est inférieur ou égal au nombre d'éléments dans la famille.
2. E est de dimension finie alors $\text{rg}(\{u_1, \dots, u_n\}) \leq \dim(E)$: le rang est inférieur ou égal à la dimension de E .
3. $\text{rg} \{u_1, u_2, \dots, u_n\} = 0 \iff u_1, u_2, \dots, u_n = 0$
4. $\text{rg} \{u_1, u_2, \dots, u_n\} = n \iff \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ famille libre
5. Théorème du rang

$$\dim(\ker(f)) + \dim(\text{Im}(f)) = \dim(E)$$

$$\dim(\ker(A)) + \text{rang}(A) = m$$

Synthèse des concepts

Pour $A \in M_n(\mathbb{K})$

A est inversible. \Leftrightarrow

$\det(A) \neq 0$ \Leftrightarrow

$\text{rang}(A) = n$ \Leftrightarrow

La seule solution de $Ax = 0$ est la solution triviale. \Leftrightarrow

Les vecteurs lignes de A sont linéairement indépendants.

Les vecteurs colonnes de A sont linéairement indépendants. \Leftrightarrow

$\lambda = 0$ n'est pas une valeur propre de A. \Leftrightarrow

A matrice à diagonale dominante \Leftrightarrow