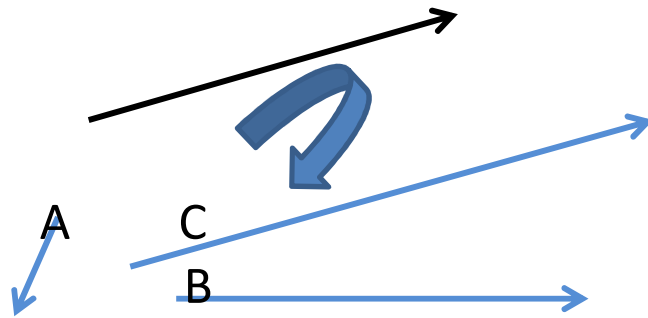
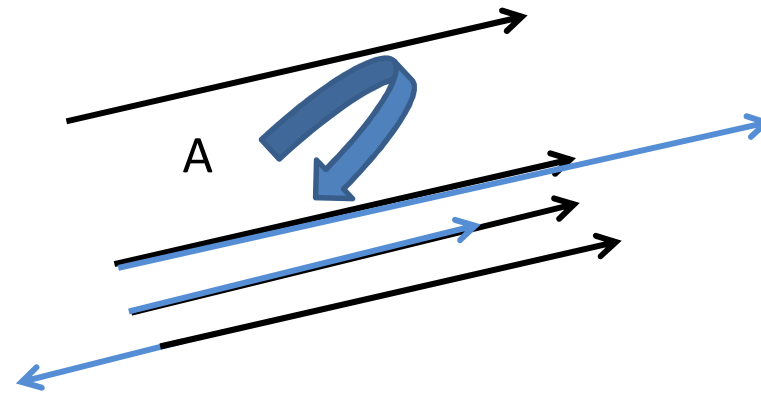
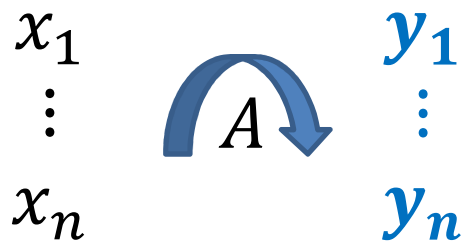


# **Vecteurs et valeurs propres**

# 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  $\lambda$  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  $\lambda$

# 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  $\lambda$  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  $\lambda$ .

# 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 :

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

# 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)

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

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

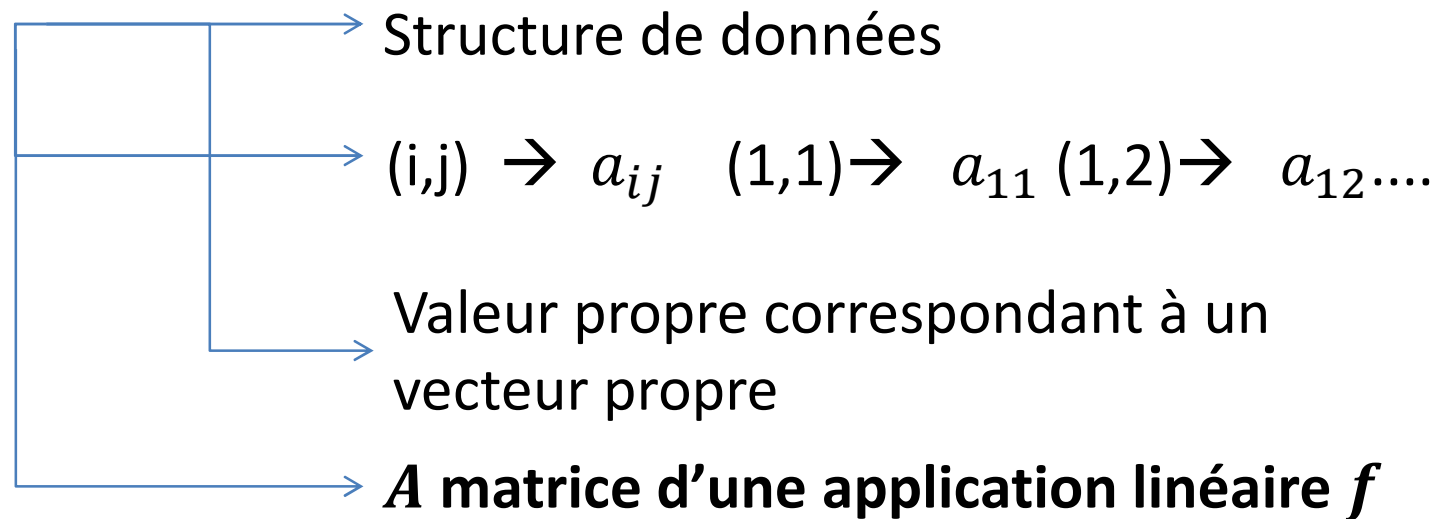
$$f(X) = A \cdot X$$

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  $\Leftrightarrow$