

# Cours Mathématiques 3 (MAT2012L) L2 PCSI 2024-2025

Léon Matar Tine<sup>1</sup>

Automne 2024

## 1 Introduction générale sur le cours

## 2 Espaces vectoriels

- Définition, propriétés
- Sous-espaces vectoriels
- Familles génératrices, familles libres, bases
- Applications linéaires
  - Définitions, propriétés
  - Image et noyau
- Les matrices
  - Opérations sur les matrices
- Matrice de passage
- Matrice d'une application linéaire
- Matrices inversibles
  - Matrices inversibles et bases
  - Matrices inversibles et matrices de passage
  - Matrices inversibles et applications linéaires
- Déterminants

# Introduction

Ce cours de Mathématiques 3 est destiné aux étudiants de niveau licence 2 de la filière PCSI (Physique-Chimie et Sciences de l'ingénieur).

Trois chapitres sont développés dans ce cours

- Algèbre linéaire ( Espaces vectoriels, Applications linéaires, Matrices, Déterminants, Systèmes linéaires, Réduction des endomorphismes, Espace vectoriel muni d'un produit scalaire : Diagonalisation des matrices symétriques et hermitiennes),
- Suites et Séries numériques et de fonctions : Suites et séries numériques, Séries entières.
- Séries entières – Équations différentielles.

Les notions seront présentées dans un esprit pratique sans grand développement théorique.

L'UE compte pour 6 crédits. Deux contrôles continus (60% de la note) et un examen final (40% de la note) sont prévus.

# Page de l'UE

[https://licence-math.univ-lyon1.fr/doku.php?id=a24:  
s3\\_maths3:page](https://licence-math.univ-lyon1.fr/doku.php?id=a24:s3_maths3:page)

# Espaces vectoriels

Dans la suite,  $\mathbb{K}$  désigne le corps des **nombres réels** ou le corps des **nombres complexes**. Les éléments de  $\mathbb{K}$  sont appelés des **scalaires**.

## Espace vectoriel

Un **espace vectoriel** est un ensemble d'éléments, appelés **vecteurs**, qu'on peut **additionner et multiplier par des scalaires**.

Pour que ceci ait un sens, l'addition et la multiplication par des scalaires doivent satisfaire certaines propriétés.

## Définition 1

Soit  $E$  un ensemble non vide muni d'une **loi de composition interne**, autrement dit d'une application

$$\begin{aligned} E \times E &\rightarrow E \\ (\vec{u}, \vec{v}) &\mapsto \vec{u} + \vec{v} \end{aligned}$$

et d'une **loi de composition externe**, autrement dit d'une application

$$\begin{aligned} \mathbb{K} \times E &\rightarrow E \\ (\lambda, \vec{u}) &\mapsto \lambda \cdot \vec{u} \end{aligned}$$

On dit que  $E$ , muni de ces opérations, est un  **$\mathbb{K}$ -espace vectoriel** si :

(1)  $(E, +)$  est un *groupe commutatif*, autrement dit :

- *commutativité* :  $\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}$ ; (pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in E$ );
- *associativité* :  $\vec{u} + (\vec{v} + \vec{w}) = (\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w}$  (pour tous  $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in E$ );
- *il existe un élément*  $\vec{0}_E \in E$ , appelé **élément neutre**, tel que  $\vec{0}_E + \vec{u} = \vec{u} + \vec{0}_E = \vec{u}$  (pour tout  $\vec{u} \in E$ );
- pour tout  $\vec{u} \in E$ , il existe  $\vec{u}^* \in E$  vérifiant  $\vec{u} + \vec{u}^* = \vec{0}_E$ ; l'élément  $\vec{u}^*$  est appelé le **symétrique** ou **l'opposé** de  $u$  et est noté  $-\vec{u}$ .

(2) Pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in E$ , pour tous  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :

- $\lambda \cdot (\vec{u} + \vec{v}) = \lambda \cdot \vec{u} + \lambda \cdot \vec{v}$ ;
- $(\lambda + \mu) \cdot \vec{u} = \lambda \cdot \vec{u} + \mu \cdot \vec{u}$ ;
- $\lambda \cdot (\mu \cdot \vec{u}) = (\lambda\mu) \cdot \vec{u}$ ;
- $1 \cdot \vec{u} = \vec{u}$ .



On appelle :

- **Addition** la loi de composition interne

$$\begin{array}{ccc} E \times E & \rightarrow & E \\ (\vec{u}, \vec{v}) & \mapsto & \vec{u} + \vec{v} \end{array}$$

et **multiplication par des scalaires** la loi de composition externe

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{K} \times E & \rightarrow & E \\ (\lambda, \vec{u}) & \mapsto & \lambda \cdot \vec{u} \end{array}$$

- **Vecteurs** les éléments de  $E$  ;
- **Scalaires** les éléments de  $\mathbb{K}$  ;
- **Vecteur nul** le vecteur  $\vec{0}_E$ .

## Exemple 1

Sur  $\mathbb{R}^2$ , on définit l'addition par

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x + x' \\ y + y' \end{pmatrix}$$

et la multiplication par des scalaires  $\lambda \in \mathbb{R}$  par

$$\lambda \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x \\ \lambda y \end{pmatrix}.$$

Alors  $\mathbb{R}^2$ , muni de ces deux opérations, est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

## Exemple 2

Plus généralement, sur  $\mathbb{R}^n$ , on définit l'addition par

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ x_2 + y_2 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}$$

et la multiplication par des scalaires  $\lambda \in \mathbb{R}$  par

$$\lambda \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x_1 \\ \lambda x_2 \\ \vdots \\ \lambda x_n \end{pmatrix}.$$

Alors  $\mathbb{R}^n$ , muni de ces deux opérations, est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

De même, sur  $\mathbb{C}^n$ , on définit l'addition par

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + y_1 \\ x_2 + y_2 \\ \vdots \\ x_n + y_n \end{pmatrix}$$

et la multiplication par des scalaires  $\lambda \in \mathbb{C}$  par

$$\lambda \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x_1 \\ \lambda x_2 \\ \vdots \\ \lambda x_n \end{pmatrix}.$$

Alors  $\mathbb{C}^n$ , muni de ces deux opérations, est un  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel.

### Exemple 3

Soit  $E = \mathbb{R}_n[X]$  l'ensemble des polynômes de degré inférieur ou égal à  $n$  à coefficients réels. On munit  $\mathbb{R}_n[X]$  de l'addition des polynômes

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{R}_n[X] \times \mathbb{R}_n[X] & \rightarrow & \mathbb{R}_n[X] \\ (P, Q) & \mapsto & P + Q \end{array} \quad \text{où } (P + Q)(X) = P(X) + Q(X)$$

et de la multiplication par des scalaires  $\lambda \in \mathbb{R}$

$$\begin{array}{ccc} \mathbb{R} \times \mathbb{R}_n[X] & \rightarrow & \mathbb{R}_n[X] \\ (\lambda, P) & \mapsto & \lambda P \end{array} \quad \text{où } (\lambda P)(X) = \lambda P(X).$$

Alors  $\mathbb{R}_n[X]$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

Son vecteur nul est le polynôme nul.

De même, l'ensemble  $\mathbb{C}_n[X]$  des polynômes de degré inférieur ou égal à  $n$  à coefficients complexes est un  $\mathbb{C}$ -espace vectoriel.

## Propriétés (Règles de calcul)

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel. Pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in E$  et pour tous  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$ , on a :

- $\lambda \cdot \vec{u} = \vec{0}_E \Leftrightarrow (\lambda = 0 \text{ ou } \vec{u} = \vec{0}_E);$
- $\lambda \cdot (\vec{u} - \vec{v}) = \lambda \cdot \vec{u} - \lambda \cdot \vec{v};$
- $(\lambda - \mu) \cdot \vec{u} = \lambda \cdot \vec{u} - \mu \cdot \vec{u};$
- $(-\lambda) \cdot (-\vec{u}) = \lambda \cdot \vec{u}.$

## Propriété Importante

$$\lambda \cdot \vec{u} = \vec{0}_E \text{ si et seulement si } \lambda = 0 \text{ ou } \vec{u} = \vec{0}_E$$

# Sous-espaces vectoriels

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et soit  $F \subseteq E$ .

On peut se poser la question de savoir quand est-ce que  $F$ , quand il est muni par l'addition de  $E$  et la multiplication par des scalaires, est lui-même un espace vectoriel.

Il s'avère qu'il suffit que  $F$  soit stable par l'addition et la multiplication par les scalaires.

## Définition 2

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F$  un sous-ensemble non vide de  $E$ . On dit que  $F$  est un **sous-espace vectoriel** de  $E$  si

- pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in F$ ,  $\vec{u} + \vec{v} \in F$ ;
- pour tout  $\vec{u} \in F$  et pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,  $\lambda\vec{u} \in F$ .

Dans ce cas  $F$ , muni de l'addition et de la multiplication par des scalaires,

$$\begin{array}{ccc} F \times F & \rightarrow & F \\ (\vec{u}, \vec{v}) & \mapsto & \vec{u} + \vec{v} \end{array} \qquad \begin{array}{ccc} \mathbb{K} \times F & \rightarrow & F \\ (\lambda, \vec{u}) & \mapsto & \lambda\vec{u} \end{array}$$

est lui-même un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel.

## Abréviaction

Sous-espace vectoriel = s.e.v

## Proposition 1

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $F$  un sous-ensemble de  $E$ . Alors  $F$  est un **sous-espace vectoriel** de  $E$  si et seulement si ces deux propriétés sont satisfaites

- $\vec{0} \in F$  ;
- pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in F$  et pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,  $\lambda\vec{u} + \vec{v} \in F$ .

## Preuve

Supposons que  $F$  soit un s.e.v de  $E$ . Alors comme  $F$  n'est pas vide, il contient un vecteur  $\vec{u}$ . Alors  $-\vec{u} \in F$  et  $\vec{u} - \vec{u} = \vec{0} \in F$ .

Pour la seconde propriété, soient  $\vec{u}, \vec{v} \in F$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Alors  $\lambda\vec{u} \in F$  et donc  $\lambda\vec{u} + \vec{v} \in F$ .

Exercice : montrer l'implication réciproque.



Exemples immédiats :  $E$  et  $\{\vec{0}\}$  sont des s.e.v de  $E$ .

## Exemple 1

Dans  $\mathbb{R}^2$ , toute droite passant par l'origine est un s.e.v. En effet toute droite passant par l'origine a comme équation  $ax + by = 0$  où  $a, b \in \mathbb{R}$  et on vérifie aisement qu'il s'agit bien d'un s.e.v (exercice).

## Exemple 2

Dans  $\mathbb{R}^3$ , tout plan passant par l'origine est un s.e.v. Un plan  $\mathcal{P}$  passant par l'origine est donné par une équation de la forme

$$ax + by + cz = 0 \text{ où } a, b, c \in \mathbb{R}.$$

Vérifions que  $\mathcal{P}$  est un s.e.v de  $\mathbb{R}^3$ . Comme  $\mathcal{P}$  passe par l'origine, on a

$\vec{0} \in \mathcal{P}$ . Soient  $\vec{u} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{P}$ ,  $\vec{v} = \begin{pmatrix} x' \\ y' \\ z' \end{pmatrix} \in \mathcal{P}$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ . On doit

montrer que  $\lambda\vec{u} + \vec{v} \in \mathcal{P}$ . On a

$$\lambda\vec{u} + \vec{v} = \begin{pmatrix} \lambda x + x' \\ \lambda y + y' \\ \lambda z + z' \end{pmatrix} \text{ et } ax + by + cz = 0, \quad ax' + by' + cz' = 0.$$

D'où  $a(\lambda x + x') + b(\lambda y + y') + c(\lambda z + z') = 0$ . Donc  $\lambda\vec{u} + \vec{v} \in \mathcal{P}$ .

## Exercice

Soit  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  l'ensemble des applications de  $\mathbb{R}$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$ . On définit l'addition et la multiplication par les scalaires par

$$(f + g)(x) = f(x) + g(x); \quad (\lambda f)(x) = \lambda f(x).$$

- ① Vérifier que  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.
- ② Soit  $C^1(\mathbb{R})$  le sous-ensemble de  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  des applications de classe  $C^1$

$$C^1(\mathbb{R}) = \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) \mid f \text{ est dérivable et } f' \text{ est continue}\}.$$

Montrer que  $C^1(\mathbb{R})$  est un s.e.v de  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$ .

## Notation

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $(F_i)_{i \in I}$  une famille de s.e.v de  $E$ . Alors l'intersection  $\bigcap_{i \in I} F_i$  est définie par

$$\bigcap_{i \in I} F_i = \{x \in E \mid x \in F_i, \text{ pour tout } i \in I\}.$$

Par exemple, si  $F_1, F_2, \dots, F_n$  sont des sous-ensembles de  $E$ , alors leur intersection  $F_1 \cap F_2 \cap \dots \cap F_n$  est l'ensemble des éléments  $x \in E$  tel que  $x \in F_k$  pour tout  $k \in \{1, \dots, n\}$ .

## Proposition 2

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $(F_i)_{i \in I}$  une famille de s.e.v de  $E$ . Alors l'intersection

$$F = \bigcap_{i \in I} F_i = \{x \in E \mid x \in F_i, \text{ pour tout } i \in I\}$$

est un s.e.v de  $E$ .

## Preuve

- (Pour tout  $i \in I$ ,  $\vec{0} \in F_i$ )  $\implies \vec{0} \in \bigcap_{i \in I} F_i$ ;
- Soient  $\vec{u}, \vec{v} \in F$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Alors pour tout  $i \in I$ ,  $\lambda \vec{u} + \vec{v} \in F_i$ . Donc  $\lambda \vec{u} + \vec{v} \in F$ .

□

## Corollaire 1

- Si  $F$  et  $G$  sont des s.e.v, alors leur intersection  $F \cap G$  est un s.e.v.
- Si  $F_1, F_2, \dots, F_n$  sont des s.e.v, alors leur intersection  $F_1 \cap F_2 \cap \dots \cap F_n$  est un s.e.v.

## Exemple

Soient  $\mathcal{P}_1$  et  $\mathcal{P}_2$  deux plans de  $\mathbb{R}^3$  passants par l'origine. Alors leur intersection  $\mathcal{P}_1 \cap \mathcal{P}_2$ , qui est une droite, est un s.e.v de  $\mathbb{R}^3$ .

## Définition 3

Soient  $U$  et  $V$  deux s.e.v du  $\mathbb{K}$ -e.v  $E$ .

- On appelle **somme** de  $U$  et  $V$  l'ensemble défini par

$$U + V = \{\vec{u} + \vec{v} \mid \vec{u} \in U, \vec{v} \in V\}.$$

- On dit que la somme  $U + V$  est **directe** si  $U \cap V = \{\vec{0}\}$ .
- On dit du s.e.v  $F$  qu'il est la **somme directe** de  $U$  et  $V$  si
  - $F = U + V$ ;
  - $U \cap V = \{\vec{0}\}$ .

On écrit  $F = U \oplus V$ .

## Exemple

Considérons dans  $\mathbb{R}^2$  deux vecteurs  $\vec{u}, \vec{v}$  non nuls et non colinéaires. Soient

$$U = \{\lambda \vec{u} \mid \lambda \in \mathbb{R}\}, \quad V = \{\lambda \vec{v} \mid \lambda \in \mathbb{R}\}.$$

( $U$  est la droite vectorielle dirigée par  $\vec{u}$ ,  $V$  est la droite vectorielle dirigée par  $\vec{v}$ .)

Alors  $U$  et  $V$  sont des s.e.v de  $\mathbb{R}^2$  et  $\mathbb{R}^2 = U \oplus V$  (exercice).

## Familles génératrices, familles libres, bases

Soient  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel et  $\vec{u}, \vec{v}$  deux vecteurs de  $E$ . Alors on peut fabriquer de nouveaux vecteurs en combinant les deux vecteurs  $\vec{u}, \vec{v}$

$$\alpha\vec{u} + \beta\vec{v}$$

où  $\alpha, \beta \in \mathbb{K}$ .

Un tel nouveau vecteur est appelé une **combinaison linéaire** de  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$ .

Plus généralement ...

## Définition 4

Soient  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n$  des vecteurs d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $E$ . Tout vecteur de  $E$  de la forme

$$\lambda_1 \vec{u}_1 + \dots + \lambda_n \vec{u}_n$$

où  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ , est appelé une **combinaison linéaire** des vecteurs  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n$ .

## Exemple 1

Dans  $\mathbb{R}^2$  le vecteur

$$\vec{w} = \begin{pmatrix} -1 \\ 16 \end{pmatrix}$$

est bien une combinaison linéaire des deux vecteurs

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \end{pmatrix}$$

car  $\vec{w} = 3\vec{u} + 2\vec{v}$ .

## Exemple 2

Dans  $\mathbb{R}^3$ , soient

$$\vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \vec{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Un vecteur quelconque  $\vec{u} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$  de  $\mathbb{R}^3$  s'écrit

$$\begin{aligned}\vec{u} &= \begin{pmatrix} x \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ y \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ z \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + z \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \\ &= x\vec{e}_1 + y\vec{e}_2 + z\vec{e}_3.\end{aligned}$$

Donc  $\vec{u}$  est une combinaison linéaire de  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$ .

## Proposition 2

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v et  $A \subseteq E$ . Il existe un plus petit s.e.v de  $E$  contenant  $A$ . Il est unique et on l'appelle le **sous-espace vectoriel engendré** par  $A$ . On le note  $\text{Vect}(A)$ .

## Preuve

$E$  est un s.e.v de  $E$  contenant  $A$ . Donc il existe des s.e.v de  $E$  qui contiennent  $A$ . L'intersection  $F$  de ces s.e.v est un s.e.v de  $E$  contenant  $A$ . Il est le plus petit s.e.v qui contient  $A$ . En effet, si  $A \subseteq H$ , où  $H$  est un s.e.v de  $E$ , alors  $F \subseteq H$ . □

### Proposition 3

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v et  $A \subseteq E$ ,  $A \neq \emptyset$ . Alors  $\text{Vect}(A)$  est l'ensemble des combinaisons linéaires des vecteurs de  $A$ , autrement dit

$$\text{Vect}(A) = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i \vec{u}_i \mid n \in \mathbb{N}, \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}, \vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n \in A \right\}.$$

### Remarque

Donc un vecteur  $\vec{u} \in E$  est dans  $\text{Vect}(A)$ , si et seulement si, il existe  $n \in \mathbb{N}$ , il existe  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n \in A$  et des scalaires  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$  tels que  $\vec{u} = \lambda_1 \vec{u}_1 + \dots + \lambda_n \vec{u}_n$ .

## Exemple

Considérons dans  $\mathbb{R}^2$  deux vecteurs  $\vec{u}, \vec{v}$  non nuls et non colinéaires. Soient

$$U = \{\lambda \vec{u} \mid \lambda \in \mathbb{R}\}, \quad V = \{\lambda \vec{v} \mid \lambda \in \mathbb{R}\}.$$

Alors  $U = \text{Vect}(\{\vec{u}\})$  et  $V = \text{Vect}(\{\vec{v}\})$ .

## Exercice

Montrer que  $U + V = \text{Vect}(U \cup V)$ .

## Définition 5

Soit  $F$  un s.e.v du  $\mathbb{K}$ -e.v  $E$  et  $S \subseteq E$ .

- On dit que  $S$  est une **partie génératrice** de  $F$  si

$$F = \text{Vect}(S).$$

- On dit que  $S$  est **libre**, ou que les vecteurs de  $S$  sont **linéairement indépendants**, si

pour tous  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ , pour tous  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n \in S$ ,

$$\lambda_1 \vec{u}_1 + \cdots + \lambda_2 \vec{u}_n = \vec{0} \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_n = 0.$$

- On dit que  $S$  est une **base** de  $E$ , si elle est génératrice et libre.

## Exemples

Soit  $F$  un s.e.v du  $\mathbb{K}$ -e.v  $E$  et  $S \subseteq E$ .

- Dans  $\mathbb{R}^2$ , l'espace vectoriel  $F$  engendré par les deux vecteurs

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

vérifie  $\text{Vect}(\vec{u}, \vec{v}) = \text{Vect}(\vec{u}, 2\vec{u}) = \text{Vect}(\vec{u})$  et donc la famille  $\{\vec{u}\}$  est génératrice de  $F$ .

- Dans  $\mathbb{R}^2$ , la famille  $\{\vec{u}, \vec{v}\}$  est libre où

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \end{pmatrix}.$$

- $\mathbb{R}^3 = \text{Vect}(\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$ .

## Théorème 1

Tout  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel non nul admet une base. Toutes les bases ont la même cardinalité : si  $B_1$  et  $B_2$  sont deux bases, alors il existe une bijection entre  $B_1$  et  $B_2$ .

## Définition 6

On dit d'un  $\mathbb{K}$ -e.v  $E$  qu'il est de **dimension finie** s'il admet une base finie. Le cardinal (le nombre d'éléments) d'une base est appelé la **dimension** de  $E$  et est noté  **$\dim(E)$** .

## Exemple 1

Dans  $\mathbb{R}^n$ , considérons la famille  $\mathcal{B} = \{\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n\}$  où pour  $1 \leq i \leq n$

$$\vec{e}_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Alors  $\mathcal{B}$  est une base de  $\mathbb{R}^n$  appelée la **base canonique** de  $\mathbb{R}^n$ . On a donc  $\dim(\mathbb{R}^n) = n$ .

## Exemple 2

Dans  $\mathbb{R}_n[X]$ , le R-e.v des polynômes de degré inférieur ou égal à  $n$ , la famille des polynômes

$$P_0(X) = 1, P_1(X) = X, P_2(X) = X^2, \dots, P_n(X) = X^n$$

forme une base. Donc  $\dim(\mathbb{R}_n[X]) = n + 1$ .

## Théorème de la base incomplète

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel. Soient  $L$  une partie libre et  $G$  une partie génératrice de  $E$ . Alors on peut compléter  $L$  par des éléments de  $G$  pour former une base de  $E$ .

Autrement dit, il existe  $F \subseteq G \setminus L$  tel que  $L \cup F$  soit une base de  $E$ .

## Théorème de la base incomplète(version en dimension finie)

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de dimension finie. Soit  $\mathcal{U} = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n\}$  une famille libre de  $E$  et soit  $\mathcal{G} = \{\vec{g}_1, \dots, \vec{g}_m\}$  une famille génératrice de  $E$ . Alors il existe  $\vec{g}_{i_1}, \dots, \vec{g}_{i_p}$  de  $\mathcal{G}$  telle que la famille  $\{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n, \vec{g}_{i_1}, \dots, \vec{g}_{i_p}\}$  forme une base de  $E$ .

## Proposition 4

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$ . Alors :

- Toute famille libre de  $E$  a au plus  $n$  éléments.
- Toute famille génératrice de  $E$  a au moins  $n$  éléments.
- Toute famille libre peut être complétée en une base de  $E$ .

## Proposition 5

Soit  $B$  une famille de vecteurs d'un  $\mathbb{K}$ -e.v  $E$  de dimension finie  $n$ . Les propriétés suivantes sont équivalentes :

- $B$  est une base de  $E$  ;
- $B$  est une famille libre à  $n$  éléments ;
- $B$  est une famille génératrice à  $n$  éléments.

# Exemple récapitulatif sur la base incomplète

## Exemple récapitulatif

Considérons dans  $\mathbb{R}^3$  la famille  $\mathcal{U}$  des deux vecteurs

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Alors  $\mathcal{U}$  est une famille libre. En effet, soient  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  tels que  $\alpha\vec{u} + \beta\vec{v} = \vec{0}$ . Alors

$$\alpha\vec{u} + \beta\vec{v} = \vec{0} \Leftrightarrow \alpha \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} 2\alpha + 3\beta = 0 \\ \alpha - \beta = 0 \\ -\alpha + \beta = 0 \end{cases}$$

Donc  $\alpha = \beta$  et  $5\alpha = 0$ . Par conséquent  $\alpha = \beta = 0$ .

# Exemple récapitulatif sur la base incomplète

## suite de l'exemple

On peut compléter la famille libre  $\mathcal{U}$  par des éléments de la base canonique  $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3\}$  de  $\mathbb{R}^3$  pour former une base de  $E$ .

On peut choisir par exemple  $\vec{e}_1$ . Vérifions si  $\{\vec{u}, \vec{v}, \vec{e}_1\}$  est libre. Soient  $\alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R}$  tels que  $\alpha\vec{u} + \beta\vec{v} + \gamma\vec{e}_1 = \vec{0}$ . On obtient  $2\alpha + 3\beta + \gamma = 0$  et  $\alpha = \beta$ . Donc  $\gamma = -5\alpha$  et  $\alpha = \beta$ . Par conséquent la famille  $\{\vec{u}, \vec{v}, \vec{e}_1\}$  n'est pas libre.

Choisissons  $\vec{e}_2$ . Vérifions si  $\{\vec{u}, \vec{v}, \vec{e}_2\}$  est libre. Soient  $\alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R}$  tels que  $\alpha\vec{u} + \beta\vec{v} + \gamma\vec{e}_2 = \vec{0}$ . On obtient  $2\alpha + 3\beta = 0$ ,  $\alpha - \beta + \gamma = 0$  et  $\alpha = \beta$ .

Donc  $\alpha = \beta = \gamma = 0$ , par conséquent la famille  $\{\vec{u}, \vec{v}, \vec{e}_2\}$  est libre.

Comme  $\dim(\mathbb{R}^3) = 3$  et comme  $\{\vec{u}, \vec{v}, \vec{e}_2\}$  est une famille libre constituée de trois vecteurs, elle forme une base.

## Définition 7

Si  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  est une base d'un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel  $E$ , alors pour tout  $\vec{u} \in E$ , il existe des uniques scalaires  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$  tels que

$$\vec{u} = \lambda_1 \vec{e}_1 + \cdots + \lambda_n \vec{e}_n$$

qui sont appelés les **composantes** de  $\vec{u}$  dans la base  $\mathcal{B}$ .

## Proposition 6 (Formule de Grassmann)

Soient  $F$  et  $G$  deux s.e.v d'un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie. On a

$$\dim(F + G) = \dim(F) + \dim(G) - \dim(F \cap G).$$

## Applications linéaires

# Applications linéaires : Définitions, propriétés

## Définition 8

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v et  $f : E \rightarrow F$  une application. On dit que  $f$  est linéaire si

- $f(\vec{0}_E) = \vec{0}_F$  ;
- Pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in E$ , pour tout  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,  $f(\lambda\vec{u} + \vec{v}) = \lambda f(\vec{u}) + f(\vec{v})$ .

# Applications linéaires : Exemples

## Exemple 1

Soit  $\alpha \in \mathbb{K}$  et  $f : E \rightarrow E$  l'homothétie de rapport  $\alpha$

$$\vec{u} \mapsto f(\vec{u}) = \alpha \vec{u}.$$

Alors  $f$  est linéaire. En effet :

- $f(\vec{0}) = \alpha \cdot \vec{0} = \vec{0}.$
- Soient  $\vec{u}, \vec{v} \in E$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ . Alors

$$\begin{aligned}f(\lambda \vec{u} + \vec{v}) &= \alpha(\lambda \vec{u} + \vec{v}) \\&= \lambda \alpha \vec{u} + \alpha \vec{v} \\&= \lambda f(\vec{u}) + f(\vec{v}).\end{aligned}$$

# Applications linéaires : Exemples

## Exemple 2

Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  définie par

$$f(x, y) = (x - y, x + y).$$

Alors  $f$  est linéaire. En effet, pour tous  $\vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{R}^2$ , pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ , on a :

$$\begin{aligned} f(\lambda\vec{u} + \vec{v}) &= f(\lambda x + x', \lambda y + y') = ((\lambda x + x') - (\lambda y + y'), (\lambda x + x') + (\lambda y + y')) \\ &= (\lambda x - \lambda y, \lambda x + \lambda y) + (x' - y', x' + y') = \lambda f(\vec{u}) + f(\vec{v}). \end{aligned}$$

# Applications linéaires : Exemples

## Exemple 3

Soit  $E$  l'espace vectoriel des applications de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$  de classe  $C^\infty$ .

L'application

$$D : E \rightarrow E, \quad D(f) = f'$$

est une application linéaire. En effet :

- $D(\vec{0}) = \vec{0}$ .
- Soient  $f, g \in E$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Alors

$$\begin{aligned} D(\lambda f + g) &= (\lambda f + g)' \\ &= \lambda f' + g' \\ &= \lambda D(f) + D(g). \end{aligned}$$

# Applications linéaires : Exemples

## Exemple 4

Une rotation  $R$  d'un angle  $\theta$  autour de l'origine dans  $\mathbb{R}^2$  est une application linéaire. En effet, on a

$$\text{pour } \vec{u} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, R(\vec{u}) = \begin{pmatrix} x \cos \theta - y \sin \theta \\ x \sin \theta + y \cos \theta \end{pmatrix}.$$

et donc

$$R(\vec{u} + \vec{v}) = R\left(\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix}\right) = \begin{pmatrix} (x+x') \cos \theta & -(y+y') \sin \theta \\ (x+x') \sin \theta & +(y+y') \cos \theta \end{pmatrix}$$
$$\begin{pmatrix} x \cos \theta & -y \sin \theta \\ x \sin \theta & +y \cos \theta \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x' \cos \theta & -y' \sin \theta \\ x' \sin \theta & +y' \cos \theta \end{pmatrix} = R(\vec{u}) + R(\vec{v}).$$

De même on a  $R(\lambda \vec{u}) = \lambda R(\vec{u})$ .

# Applications linéaires

## Proposition 7

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v. Alors l'ensemble des applications linéaires de  $E$  dans  $F$ , noté  $\mathcal{L}(E, F)$ , munit des opérations

$$(f, g) \mapsto (f + g)(x) = f(x) + g(x); \quad (\lambda, f) \mapsto (\lambda f)(x) = \lambda f(x)$$

est un  $\mathbb{K}$ -e.v.



## Définition 9

- Une application linéaire de  $E$  dans  $E$  est appelé un **endomorphisme**.  
Le  $\mathbb{K}$ -e.v  $\mathcal{L}(E, E)$  est noté  **$\mathcal{L}(E)$** .
- Une application linéaire bijective est appelée un **isomorphisme**.
- Un endomorphisme bijective est appelé un **automorphisme**.

# Applications linéaires : Image et noyau

## Rappel

Soit  $f : E \rightarrow F$  une application.

- L'image directe par  $f$  d'une partie  $A \subseteq E$  est :

$$f(A) = \{f(x) \mid x \in A\}.$$

- L'image réciproque d'une partie  $B \subseteq F$  est :

$$f^{-1}(B) = \{x \in E \mid f(x) \in B\}.$$

# Applications linéaires : Image et noyau

## Proposition 8

Soit  $f : E \rightarrow F$  une application linéaire.

- Si  $H$  est un s.e.v de  $E$ , alors  $f(H)$  est un s.e.v de  $F$ .
- Si  $G$  est un s.e.v de  $F$ , alors  $f^{-1}(G)$  est un s.e.v de  $E$ .

# Applications linéaires : Image et noyau

## Définition 10

Soit  $f : E \rightarrow F$  une application linéaire.

On appelle :

- **Image de  $f$** , le s.e.v de  $E$  :

$$Im(f) = f(E) = \{f(x) \mid x \in E\}$$

- **Noyau de  $f$** , le s.e.v de  $E$  :

$$Ker(f) = f^{-1}(\vec{0}) = \{\vec{u} \in E \mid f(\vec{u}) = \vec{0}\}$$

# Applications linéaires : Image et noyau

## Exemple

Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  définie par

$$f(x, y) = (x - y, x + y).$$

Alors  $f$  est linéaire (Exercice). On a  $\text{Ker}(f) = \{\vec{0}\}$  et  $\text{Im}(f) = \mathbb{R}^2$ . En effet :

- $\vec{u} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \text{Ker}(f) \Leftrightarrow f(\vec{u}) = \vec{0} \Leftrightarrow x - y = 0 \text{ et } x + y = 0 \Leftrightarrow x = y = 0.$
- $\vec{v} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \text{Im}(f) \Leftrightarrow \exists (a, b) \in \mathbb{R}^2 \text{ tels que } x - y = a \text{ et } x + y = b \Leftrightarrow x = \frac{a+b}{2} \text{ et } y = \frac{b-a}{2}.$

# Applications linéaires : Image et noyau

## Propriété

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ . Soit  $\mathcal{B} = (\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  une base de  $E$ . Alors  $Im(f) = Vect(f(\vec{u}_1), \dots, f(\vec{u}_n))$ .

# Applications linéaires : Image et noyau

## Proposition 10

Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ .

Les propriétés suivantes sont équivalentes :

- $f$  est injective ;
- $\text{Ker}(f) = \{\vec{0}\}$  ;
- Pour tout  $\vec{u} \in E$ ,  $f(\vec{u}) = \vec{0} \Rightarrow \vec{u} = \vec{0}$ .

Les propriétés suivantes sont équivalentes :

- $f$  est surjective ;
- $\text{Im}(f) = F$ .

# Applications linéaires : Image et noyau

## Définition 11

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v et  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ . La dimension de  $\text{Im}(f)$  est appelée le **rang de  $f$**  et est notée  $rg(f)$ .

## Théorème (Théorème du rang)

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie et  $f \in \mathcal{L}(E, F)$ . On a

$$\dim(E) = rg(f) + \dim(\text{Ker}f(f)).$$

# Applications linéaires : Rappel terminologie

## Terminologie à retenir

- Une application linéaire de  $E$  dans  $E$  est appelée un **endomorphisme**.  
Le  $\mathbb{K}$ -e.v  $\mathcal{L}(E, E)$  est noté  **$\mathcal{L}(E)$** .
- Une application linéaire bijective est appelée un **isomorphisme**.
- Un endomorphisme bijectif est appelé un **automorphisme**.

# Les matrices

## Matrices

# Les matrices

## Définition

On appelle **matrice** tout tableau de la forme

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}$$

où  $a_{ij}$  sont des scalaires (des éléments de  $\mathbb{K}$ ).

- On note

$$M = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m},$$

$a_{ij}$  est le coefficient : intersection de la  $i$ -ème ligne et de la  $j$ -ème colonne.

- $M$  est dite de **taille  $n \times m$**  (elle a  $n$  lignes et  $m$  colonnes).

# Les matrices

## Exemples

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 1 & 5 & 7 \\ 13 & 10 & 8 \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} i & 3 \\ 25 & 1+i \\ 21 & 11 \end{pmatrix}; C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix}.$$

A est une matrice à coefficients dans  $\mathbb{R}$  (**mais dans  $\mathbb{C}$  aussi**) ; B est une matrice à coefficients dans  $\mathbb{C}$ .

# Les matrices

## Définition

On dit que  $M$  est une matrice

- **colonne** si elle a une seule colonne ( $m = 1$ ).
- **ligne** si elle a une seule ligne ( $n = 1$ ).
- **carrée** si elle a le même nombre de lignes que de colonnes ( $n = m$ ).

## Exemples

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 1 & 5 & 7 \\ 13 & 10 & 8 \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} i & 3 & 5 \end{pmatrix}; C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 6 \end{pmatrix}.$$

A est une matrice carrée

B est une matrice ligne

C est une matrice colonne

## Remarques & notations

- Une matrice à  $n$  lignes et  $m$  colonnes est aussi appelée matrice de type  $(n, m)$  ou encore matrice  $n \times m$ .
- On note  $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices  $n \times m$ .
- On note  $\mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices carrées  $n \times n$ .

# Les matrices

## Remarques & notations

- La matrice identité  $I_n \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est la matrice carrée dont tous les coefficients diagonaux valent 1 et les autres coefficients valent 0.

Exemple :

$$I_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

- La matrice nulle  $O_{n,m} \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$  est la matrice dont tous les coefficients sont nuls.

Exemple :

$$O_{3,2} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

# Opérations sur les matrices

## Définition 6 (Somme de deux matrices)

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$ ,  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m}$ ,  $B = (b_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m}$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nm} \end{pmatrix}$$

On définit la **somme**  $A + B$ , une matrice de  $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$ , par

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m}$$

$$A + B = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1m} + b_{1m} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2m} + b_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} + b_{n1} & a_{n2} + b_{n2} & \cdots & a_{nm} + b_{nm} \end{pmatrix}$$

# Opérations sur les matrices

## Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}; \quad B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix}$$

$$A + B = \begin{pmatrix} 1+5 & 2+6 \\ 3+7 & 4+8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 8 \\ 10 & 12 \end{pmatrix}$$

# Opérations sur les matrices

## Remarque

On ne somme que des **matrices de même taille.**

# Opérations sur les matrices

## Définition (Multiplication par un scalaire)

Soient  $A \in \mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$ ,  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m}$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ ,

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}.$$

On définit la matrice  $\lambda A$ , une matrice de  $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$ , par

$$\lambda A = (\lambda a_{ij})_{1 \leq i \leq n; 1 \leq j \leq m}$$

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \lambda a_{12} & \cdots & \lambda a_{1m} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \cdots & \lambda a_{2m} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ \lambda a_{n1} & \lambda a_{n2} & \cdots & \lambda a_{nm} \end{pmatrix}$$

# Opérations sur les matrices

## Exemples

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}; \quad B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix}$$

$$2A = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 8 \end{pmatrix}; \quad \pi B = \begin{pmatrix} 5\pi & 6\pi \\ 7\pi & 8\pi \end{pmatrix}$$

# Opérations sur les matrices

## Proposition 4

L'ensemble  $\mathcal{M}_{n,m}(\mathbb{K})$  muni de l'addition des matrices  $(A, B) \mapsto A + B$  et de la multiplication par des scalaires  $(\lambda, A) \mapsto \lambda A$  est un  $\mathbb{K}$ -espace vectoriel de **dimension finie  $n \times m$** .

Le vecteur nul de cet espace est la matrice nulle  $O_{n,m}$ .

# Opérations sur les matrices

## Exemple & exercice

Dans  $\mathcal{M}_2(\mathbb{K})$  on considère la famille  $\mathcal{B} = (A_1, A_2, A_3, A_4)$

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}; A_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}; A_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}; A_4 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Montrer que  $\mathcal{B}$  est une base de  $\mathcal{M}_2(\mathbb{K})$ .

# Opérations sur les matrices

## Définition (Produit de deux matrices)

Soient  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq p}$  une matrice  $n \times p$  et  $B = (b_{ij})_{1 \leq i \leq p, 1 \leq j \leq m}$  une matrice  $p \times m$ .

Le **produit** de  $A$  et  $B$  est la matrice  $n \times m$ , notée  $A \cdot B$ , dont les coefficients  $c_{ij}$  sont définis par :  $c_{ij}$  est le produit scalaire de la  $i^{\text{ème}}$  ligne de  $A$  par la  $j^{\text{ème}}$  colonne de  $B$

$$c_{ij} = \left( \begin{array}{cccc} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ip} \end{array} \right) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{pj} \end{pmatrix} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{ip}b_{pj}$$

# Opérations sur les matrices

## Exemple

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix} = (1 \times 4 + 2 \times 5 + 3 \times 6) = (32).$$

# Opérations sur les matrices

## Exemple

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 6 \\ 4 & 14 \\ 6 & 22 \end{pmatrix}$$

$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \times 0 + 2 \times 1 & 1 \times 2 + 2 \times 2 \\ 3 \times 0 + 4 \times 1 & 3 \times 2 + 4 \times 2 \\ 5 \times 0 + 6 \times 1 & 5 \times 2 + 6 \times 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 6 \\ 4 & 14 \\ 6 & 22 \end{pmatrix}$

# Opérations sur les matrices

## Remarques

- (1) Pour que le produit de  $A$  par  $B$  ait un sens il faut que le nombre de colonnes de  $A$  soit le même que le nombre de lignes de  $B$ .
- (2) Le produit d'une matrice de type  $(n, p)$  par une matrice de type  $(p, m)$  est une matrice de type  $(n, m)$ .

# Opérations sur les matrices

## Remarques

(1) On a

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

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

Ce qui prouve qu'en général  $A \cdot B \neq B \cdot A$  et  $A \cdot B = O$  n'implique pas forcément  $A = O$  ou  $B = O$  ( $O$  désigne la matrice nulle).

(2) Pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  on a (exercice)

$$A \cdot I_n = I_n \cdot A = A.$$

# Opérations sur les matrices

## Propriétés

Les propriétés suivantes sont vraies sous hypothèse que les produits considérés ont un sens :

- $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ ;
- $(A + B) \cdot C = A \cdot C + B \cdot C$ ;
- $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$ ;
- $\lambda(A \cdot B) = (\lambda A) \cdot B = A \cdot (\lambda B)$ .

# Opérations sur les matrices

## Notations & conventions

Pour tout  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$

$$A^0 = I_n, \quad A^1 = A, \quad A^n = \underbrace{A \cdot A \cdots A}_{n \text{ fois}}.$$

# Opérations sur les matrices

## Remarque

On a

$$(A + B)^2 = A^2 + AB + BA + B^2$$

et si  $AB \neq BA$  alors

$$(A + B)^2 \neq A^2 + 2AB + B^2.$$

## Proposition 5 (Formule du binôme pour les matrices)

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  tels que  $\textcolor{red}{AB = BA}$ .

Alors pour tout  $n \geq 0$  on a

$$(A + B)^n = \sum_{k=0}^{k=n} \binom{n}{k} A^{n-k} B^k$$

où  $\binom{n}{k}$  est le coefficient binomial :  $\binom{n}{k} = C_n^k = \frac{n!}{k!(n-k)!}$

# Matrice de passage

Matrice de passage

# Matrice de passage

## Définition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$  et soit  $\mathcal{B}_1 = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  une base de  $E$ . Soit  $\vec{u} \in E$  ayant comme composantes dans la base  $\mathcal{B}_1$ ,  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ . (Donc  $\vec{u} = \lambda_1 \vec{e}_1 + \dots + \lambda_n \vec{e}_n$ ).

On appelle **matrice des composantes du vecteur  $\vec{u}$  dans la base  $\mathcal{B}$** , la matrice colonne

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

On écrit

$$M_{\mathcal{B}}(\vec{u}) = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \quad \text{ou} \quad \vec{u} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}_{\mathcal{B}}$$

# Matrice de passage

## Définition (suite)

Plus généralement, soit  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m)$  une famille de vecteurs de  $E$ .

On appelle **matrice des composantes de la famille  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m)$  dans la base  $\mathcal{B}$** , la matrice  $n \times m$  dont les colonnes sont  $M_{\mathcal{B}}(\vec{u}_1), \dots, M_{\mathcal{B}}(\vec{u}_m)$ .  
Elle est notée  $M_{\mathcal{B}}(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m)$ .

# Matrice de passage

## Exemple

Soit  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ . Alors

$$M_{\mathcal{B}}(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \cdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} = I_n.$$

# Matrice de passage

## Définition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$ . Soient  $\mathcal{B}_1 = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  et  $\mathcal{B}_2 = (\vec{f}_1, \dots, \vec{f}_n)$  deux bases de  $E$ .

On appelle **matrice de passage** de la base  $\mathcal{B}_1$  à la base  $\mathcal{B}_2$ , la matrice carrée  $n \times n$ ,  $M_{\mathcal{B}_1}(\vec{f}_1, \dots, \vec{f}_n)$ .

Elle est notée  $P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}$ .

Donc c'est la matrice dont la  $j^{\text{ème}}$  colonne est formée des composantes de  $\vec{f}_j$  dans la base  $\mathcal{B}_1$ .

C'est donc la matrice carrée  $n \times n$ ,  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n}$  tel que pour tout  $j \in \{1, \dots, n\}$

$$\vec{f}_j = a_{1j} \vec{e}_1 + \cdots + a_{nj} \vec{e}_n.$$

# Matrice de passage

## Exemple

Dans  $\mathbb{R}^2$  considérons les deux bases  $\mathcal{B}_1 = (\vec{u}, \vec{v})$  et  $\mathcal{B}_2 = (\vec{w}, \vec{r})$  où

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \vec{r} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Calculons la matrice  $P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}$ . Les composantes de  $\vec{w}$  et  $\vec{r}$  dans  $\mathcal{B}_1$  sont  
**(exercice)**

$$\vec{w} = \frac{1}{2}\vec{u} + \frac{1}{2}\vec{v}; \quad \vec{r} = -\vec{u} + \vec{v}.$$

Donc

$$M_{\mathcal{B}_1}(\vec{w}) = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad M_{\mathcal{B}_1}(\vec{r}) = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 \\ \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}.$$

# Matrice de passage

## Proposition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie et soient  $\mathcal{B}_1$  et  $\mathcal{B}_2$  deux bases de  $E$ .  
Alors pour tout  $\vec{u} \in E$

$$M_{\mathcal{B}_1}(\vec{u}) = P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} \cdot M_{\mathcal{B}_2}(\vec{u}).$$

# Matrice de passage

## Exemple

Reprendons l'exemple précédent :  $\mathcal{B}_1 = (\vec{u}, \vec{v})$ ,  $\mathcal{B}_2 = (\vec{w}, \vec{r})$

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \vec{r} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

On avait trouvé

$$P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} = \begin{pmatrix} 1/2 & -1 \\ 1/2 & 1 \end{pmatrix}.$$

Soit  $\vec{f} = \vec{w} + \vec{r}$  et calculons ses composantes dans la base  $\mathcal{B}_1$ . On a

$$M_{\mathcal{B}_2}(\vec{f}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad M_{\mathcal{B}_1}(\vec{f}) = \begin{pmatrix} 1/2 & -1 \\ 1/2 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1/2 \\ 3/2 \end{pmatrix}$$

# Matrice d'une application linéaire

Matrice d'une application linéaire

# Matrice d'une application linéaire

## Définition

Soient  $E$  et  $F$  des  $\mathbb{K}$ -e.v munis respectivement des bases  $\mathcal{B} = (\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  et  $\mathcal{C} = (\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_p)$ . Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  une application linéaire.

On appelle **matrice de  $f$** , par rapport aux bases  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{C}$ , la matrice

$$M_{\mathcal{C}}(f(\vec{u}_1), \dots, f(\vec{u}_n)).$$

Elle est notée  $M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f)$ .

# Matrice d'une application linéaire

## Exemple

On munit  $\mathbb{R}^3$  de la base canonique, notée ici  $\mathcal{B} = (\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3)$  et  $\mathbb{R}^2$  de la base canonique, notée ici  $\mathcal{C} = (\vec{v}_1, \vec{v}_2)$ . Soit  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$  l'application linéaire définie par

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

On a

$$f(\vec{u}_1) = (1, 1) = \vec{v}_1 + \vec{v}_2, \quad f(\vec{u}_2) = (2, -1) = 2\vec{v}_1 - \vec{v}_2,$$

$$f(\vec{u}_3) = (-1, 0) = -\vec{v}_1 + 0 \cdot \vec{v}_2.$$

Donc

$$M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

# Matrice d'une application linéaire

## Proposition

Soient  $E$  et  $F$  des  $\mathbb{K}$ -e.v (de dimension finie) munis respectivement des bases  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{C}$ . Soit  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  une application linéaire. Alors pour tout  $\vec{u} \in E$

$$M_{\mathcal{C}}(f(\vec{u})) = M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f) \cdot M_{\mathcal{B}}(\vec{u}).$$

## Remarque

Autrement dit, si  $Y$  désigne la matrice colonne des composantes de  $f(\vec{u})$  dans la base  $\mathcal{C}$  et  $X$  désigne la matrice colonne des composantes de  $\vec{u}$  dans la base  $\mathcal{B}$ , alors

$$Y = AX, \text{ où } A = M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f).$$

# Matrice d'une application linéaire

## Exemple

En reprenant l'exemple précédent, par rapport aux bases canoniques,

$$f(x, y, z) = (x + 2y - z, x - y), \quad M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix},$$

on a

$$\begin{pmatrix} x + 2y - z \\ x - y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$$

# Matrice d'une application linéaire

## Définition

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension respectives  $n$  et  $m$ . Soient  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  une base de  $E$  et  $\mathcal{C} = (\vec{f}_1, \dots, \vec{f}_m)$  une base de  $F$ .

Soit  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n} \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ . L'application linéaire associée à  $A$ , relative aux bases  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{C}$ , est l'application définie par : au vecteur  $\vec{u} \in E$  de composantes  $(x_1, \dots, x_n)$  dans  $\mathcal{B}$ , elle associe le vecteur  $\vec{v}$  dont les composantes  $(y_1, \dots, y_m)$  dans la base  $\mathcal{C}$  sont données par

$$y_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n$$

Autrement dit

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

# Matrice d'une application linéaire

## Exemple

Soit

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

L'application linéaire associée à  $A$ , relativement à la base canonique de  $\mathbb{R}^2$ ,  
 $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  est

$$f(x, y) = A \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x + 2y \\ 3x + 4y \end{pmatrix}$$

# Matrice d'une application linéaire

## Théorème

Soit  $E$  (respectivement  $F$ ) un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$  (respectivement  $m$ ), muni d'une base  $\mathcal{B}$  (respectivement  $\mathcal{C}$ ). L'application

$$\mathcal{M} : \mathcal{L}(E, F) \rightarrow \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K}); f \mapsto \mathcal{M}(f) = M_{\mathcal{B},\mathcal{C}}(f)$$

est un isomorphisme de  $\mathbb{K}$ -e.v.

## Remarque

Donc fondamentalement en dimension finie, une fois que les bases sont fixées, il n'existe pas de différence réelle entre applications linéaires et matrices.

# Matrice d'une application linéaire

## Proposition

Soient  $E, F, G$  trois  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie, munis respectivement des bases  $\mathcal{B}, \mathcal{C}, \mathcal{D}$ . Pour tout  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  et  $g \in \mathcal{L}(F, G)$ , on a

$$M_{\mathcal{B}, \mathcal{D}}(g \circ f) = M_{\mathcal{C}, \mathcal{D}}(g) \cdot M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f).$$

# Matrices inversibles

Matrices inversibles

# Matrices inverses

## Définition

Une matrice **carrée**  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  est dite **inversible** s'il existe une matrice  $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$  vérifiant  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ .

Cette matrice est alors **unique**, est appelée **l'inverse** de  $A$  et est notée  $A^{-1}$ .

## Exemple

On a

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 1 & -\frac{3}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = I_2$$

et donc  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$  est inversible, d'inverse

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{3}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

# Matrices inverses

## Proposition

Soient  $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ .

- Si  $A$  et  $B$  sont inversibles, il en de même de  $A \cdot B$  et on a

$$(A \cdot B)^{-1} = B^{-1} \cdot A^{-1}.$$

- Si  $A$  est inversible, alors  $A^{-1}$  est inversible et  $(A^{-1})^{-1} = A$ .

# Matrices inversibles et bases

Matrices inversibles et bases

# Matrices inversibles et bases

## Proposition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$  muni d'une base  $\mathcal{B}$ .

Une famille de vecteurs  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est une **base de  $E$**  si et seulement si  $M_{\mathcal{B}}(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est **inversible**.

# Matrices inversibles et bases

## Exemple

Soit  $Can = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)$  la base canonique de  $\mathbb{R}^3$ .

Considérons la famille  $\mathcal{B} = (\vec{u}, \vec{v}, \vec{w})$  où

$$\vec{u} = \vec{e}_1 + \vec{e}_2, \quad \vec{v} = \vec{e}_2, \quad \vec{w} = \vec{e}_1 + \vec{e}_3.$$

La famille  $\mathcal{B}$  est libre car la matrice

$$M_{Can}(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

est inversible (exercice).

# Matrices inversibles et matrices de passage

Matrices inversibles et matrices de passage

# Matrices inversibles et matrices de passage

## Proposition

Si  $\mathcal{B}_1$  et  $\mathcal{B}_2$  deux bases d'un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie, alors la matrice de passage  $P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}$  est inversible et son inverse est la matrice de passage  $P_{\mathcal{B}_2, \mathcal{B}_1}$  ; autrement dit

$$P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}^{-1} = P_{\mathcal{B}_2, \mathcal{B}_1}.$$

# Matrices inversibles et matrices de passage

## Exemple

Considérons les deux bases  $\mathcal{B}_1 = (\vec{u}, \vec{v})$  et  $\mathcal{B}_2 = (\vec{w}, \vec{r})$  de  $\mathbb{R}^2$  où

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \vec{r} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Nous avons déjà calculé :

$$M_{\mathcal{B}_1}(\vec{w}) = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad M_{\mathcal{B}_1}(\vec{r}) = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -1 \\ \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}.$$

Alors  $P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}$  est inversible et

$$P_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}^{-1} = P_{\mathcal{B}_2, \mathcal{B}_1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

# Matrices inversibles et applications linéaires

Matrices inversibles et applications linéaires

# Matrices inversibles et applications linéaires

## Proposition

Soient  $E$  et  $F$  deux  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie,  $\mathcal{B}_1$  une base de  $E$  et  $\mathcal{B}_2$  une base de  $F$ .

Une application linéaire  $f \in \mathcal{L}(E, F)$  est **bijective** si et seulement si  $M_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}(f)$  est inversible.

On a alors

$$M_{\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2}(f)^{-1} = M_{\mathcal{B}_2, \mathcal{B}_1}(f^{-1}).$$

# Matrices inversibles et applications linéaires

## Exemple

Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  définie par  $f(x, y) = (x - y, x + y)$ .

Sa matrice par rapport à la base canonique de  $\mathbb{R}^2$  est

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

On a

$$f(x, y) = (a, b) \text{ si et seulement si } x = \frac{a+b}{2}, \quad y = \frac{b-a}{2}$$

et donc  $f^{-1}(a, b) = \left(\frac{a+b}{2}, \frac{b-a}{2}\right)$ ,

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 \\ -1/2 & 1/2 \end{pmatrix}.$$

# Matrices inversibles et applications linéaires

## Proposition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie et soit  $f$  un endomorphisme de  $E$ . Soient  $\mathcal{B}$  et  $\mathcal{C}$  deux bases de  $E$ . Alors

$$M_{\mathcal{B}, \mathcal{B}}(f) = P_{\mathcal{B}, \mathcal{C}} \cdot M_{\mathcal{C}, \mathcal{C}}(f) \cdot P_{\mathcal{C}, \mathcal{B}}.$$

# Déterminants

## Déterminants

# Déterminants

## Définition

Soit  $A \in \mathcal{M}_2(\mathbb{K})$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}.$$

Alors le **déterminant** de  $A$  est la quantité

$$ad - bc.$$

On note

$$\det(A) = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc.$$

# Déterminants

## Exemple

$$A = \begin{pmatrix} 8 & 5 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Alors

$$\det(A) = \begin{vmatrix} 8 & 5 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = 8 \times 2 - 1 \times 5 = 11.$$

## Proposition & Définition

Supposons avoir défini le déterminants des matrices carrées  $B \in \mathcal{M}_m(\mathbb{K})$  avec  $m \leq n - 1$ . Soit  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Soit  $\Delta_{ij}$  le déterminant de la matrice extraite de  $A$  obtenue en supprimant la  $i^{\text{ème}}$  ligne et la  $j^{\text{ème}}$  colonne. Alors :

- (Développement suivant une colonne) : pour tout  $j \in \{1, \dots, n\}$ , on a

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{ij} (-1)^{i+j} \Delta_{ij}.$$

- (Développement suivant une ligne) : pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ , on a

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n a_{ij} (-1)^{i+j} \Delta_{ij}.$$

# Déterminants

Développement suivant la première colonne :

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{21} \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{31} \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{22} & a_{23} \end{vmatrix}.$$

Développement suivant la première ligne :

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - a_{12} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} \\ a_{31} & a_{33} \end{vmatrix} + a_{13} \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} \\ a_{31} & a_{32} \end{vmatrix}$$

# Déterminants

## Exemple

En développant suivant la première colonne

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 1 & 2 \\ 0 & 4 & 5 \end{vmatrix} = 1 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} - 3 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} + 0 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = -3 - 30 + 0 = -33.$$

# Déterminants

## Définition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$  et  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ . Soit  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  une famille de  $n$  vecteurs de  $E$ . On définit

$$\det(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n) = \det(M_{\mathcal{B}}(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)).$$

## Proposition

Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v de dimension finie  $n$  et  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ .

Soit  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  une famille de  $n$  vecteurs de  $E$ .

Les propriétés suivantes sont équivalentes :

- $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est une base de  $E$ .
- $\det(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n) \neq 0$ .

# Déterminants

## Exemple

Dans  $\mathbb{R}^2$  considérons

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 2 \\ 5 \end{pmatrix}.$$

Alors

$$\det(\vec{u}, \vec{v}) = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{vmatrix} = -1$$

et donc  $(\vec{u}, \vec{v})$  est une base de  $\mathbb{R}^2$ .

## Proposition

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ . Alors  $A$  est inversible si et seulement si  $\det(A) \neq 0$ . On a alors

$$\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}.$$

## Quelques propriétés des déterminants

- Un déterminant qui a deux colonnes (resp. deux lignes) identiques est nul.
- La permutation de deux colonnes (resp. de deux lignes) multiplie le déterminant par  $-1$ .
- Un déterminant dont une colonne (resp. une ligne) est combinaison linéaire des autres colonnes (resp. des autres lignes) est nul.
- Un déterminant dont une colonne (resp. une ligne) est formée de 0 est nul.
- La valeur d'un déterminant est inchangé si l'on ajoute à une colonne (resp. une ligne) une combinaison linéaire des autres colonnes (resp. des autres lignes).
- Si l'on multiplie une colonne (resp. une ligne) d'un déterminant par un scalaire  $\lambda$ , le déterminant est multiplié par  $\lambda$ .