

# Cours Mathématiques 3 (MAT2012L) L2 PCSI

## 2025-2026

Léon Matar Tine<sup>1</sup>

Automne 2025

## 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

## 3 Systèmes d'équations linéaires

# 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 développement théorique.

L'UE compte pour 6 crédits. Un contrôle partiel (45% de la note) et un contrôle terminal (55% de la note) sont prévus.

# Page de l'UE

[https://licence-math.univ-lyon1.fr/doku.php?id=a25:  
s3\\_maths3:page](https://licence-math.univ-lyon1.fr/doku.php?id=a25: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  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$ ;  $(\lambda f)(x) = \lambda f(x)$ .

- ➊ Vérifier que  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  est un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

Soit  $C^1(\mathbb{R})$  le sous-ensemble de  $\mathcal{F}(\mathbb{R})$  des applications de classe  $C^1$

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

- ➋ 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

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

## 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

- 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

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

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 :

$$f(\lambda\vec{u} + \vec{v}) = f(\lambda x + x', \lambda y + y') = ((\lambda x + x') - (\lambda y + y'), (\lambda x + x') + (\lambda y + y'))$$

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

# 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

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

## 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  $\lambda$ .

# Systèmes d'équations linéaires

Systèmes d'équations linéaires

# Systèmes d'équations linéaires

Les systèmes linéaires interviennent dans diverses branches des mathématiques, ainsi que dans la résolution de nombreux problèmes issus des autres domaines, comme la physique, la mécanique, l'économie, le traitement du signal, ...

Ils peuvent être considérés comme la "base calculatoire" de l'algèbre linéaire. Ils sont au cœur du traitement d'une grande partie des problèmes issus de l'algèbre linéaire en dimension finie. Par exemple, ils permettent de déterminer le noyau et l'image d'une application linéaire, de déterminer si une famille de vecteurs est libre ou non, ....

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemples de la géométrie euclidienne

- Dans le plan  $(Oxy)$ , l'équation d'une droite s'écrit

$$ax + by = c,$$

où  $a, b$  et  $c$  sont des réels.

- Considérons deux droites :  $\mathcal{D}_1$  d'équation  $ax + by = c$  et  $\mathcal{D}_2$  d'équation  $dx + ey = f$ . Alors un point  $(x, y)$  appartient à l'intersection  $\mathcal{D}_1 \cap \mathcal{D}_2$ , si et seulement si, il est solution du système linéaire :

$$(S) \quad \begin{cases} ax + by = c \\ dx + ey = f \end{cases}$$

Remarquons que trois cas se présentent :

- $\mathcal{D}_1$  et  $\mathcal{D}_2$  s'intersectent en un seul point :  $(S)$  a une unique solution
- $\mathcal{D}_1$  et  $\mathcal{D}_2$  sont parallèles :  $(S)$  n'a pas de solution
- $\mathcal{D}_1$  et  $\mathcal{D}_2$  sont confondues :  $(S)$  a une infinité de solutions.

# Systèmes d'équations linéaires

Dans l'espace ( $Oxyz$ ), l'intersection de deux plans  $\mathcal{P}_1$  et  $\mathcal{P}_2$  est l'ensemble des solutions du système

$$(S) \quad \begin{cases} ax + by + cz = d \\ a'x + b'y + c'z = d' \end{cases}$$

Trois cas se présentent :

- $\mathcal{P}_1$  et  $\mathcal{P}_2$  s'intersectent en une droite : (S) a une infinité de solutions
- $\mathcal{P}_1$  et  $\mathcal{P}_2$  sont parallèles : (S) n'a pas de solution
- $\mathcal{P}_1$  et  $\mathcal{P}_2$  sont confondues : (S) a une infinité de solutions.

# Systèmes d'équations linéaires

On appelle **système linéaire** de  $n$  équations et à  $m$  inconnues  $x_1, \dots, x_m$ , tout système de la forme

$$(S) \quad \left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1m}x_m = b_1 \\ \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{im}x_m = b_i \\ \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \qquad \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nm}x_m = b_n \end{array} \right.$$

où  $(a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m}$  et  $b_1, \dots, b_n$  sont des éléments de  $\mathbb{K}$ .

- Les nombres  $a_{ij}$ ,  $1 \leq i \leq n$ ,  $1 \leq j \leq m$ , sont les **coefficients** du système  $(S)$ .
- Le  $n$ -uplet  $(b_1, \dots, b_n)$  est le **second membre** du système  $(S)$ .

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemples

(1) Pour  $n = 1$ , on obtient une **équation linéaire**

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_mx_m = b.$$

(2) Équation d'une droite dans le plan :  $ax + by = c$ .

(3) Systèmes à 2 équations et 2 inconnues :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2 \end{cases}, \quad \begin{cases} ax + by = c \\ a'x + b'y = c' \end{cases}, \quad \begin{cases} 2x + 3y = 4 \\ 9x + 6y = 3 \end{cases}$$

(4) Le système

$$(S) \quad \begin{cases} x_1 - x_2 = 1 \\ x_2 - x_3 = 1 \\ x_2 - x_1 = 1 \end{cases}$$

a comme second membre  $(1, 1, 1)$ .

# Systèmes d'équations linéaires

- (1) La matrice  $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m}$  est appelée la **matrice du système** ( $S$ ). Elle sera notée  $A_S$ .
- (2) Si le second membre du système est nul, autrement dit  $b_1 = b_2 = \dots = b_n = 0$ , on dit que le système ( $S$ ) est **homogène**.

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemples

(1) Soit  $(S)$  le système

$$(S) \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 = 6 \\ 3x_1 + 5x_2 = 10 \end{cases}$$

Alors la matrice associée à  $(S)$  est

$$A_S = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

et le second membre est  $(6, 10)$ .

(2) Le système

$$(S) \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 = 0 \\ 3x_1 + 5x_2 = 0 \end{cases}$$

est homogène.

# Systèmes d'équations linéaires

## Écriture matricielle

# Systèmes d'équations linéaires

Soit  $(S)$  un système linéaire

$$(S) \quad \left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1m}x_m = b_1, \\ \vdots \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{im}x_m = b_i, \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nm}x_m = b_n, \end{array} \right.$$

$A = A_S = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m}$  sa matrice et  $(b_1, \dots, b_n)$  son second membre.  
En posant

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

on peut écrire le système  $(S)$  sous la **forme matricielle**

$$A \cdot X = B.$$

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemple

Soit  $(S)$  le système  $(S)$   $\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 6, \\ 3x_1 + 5x_2 = 10. \end{cases}$

Alors la matrice associée à  $(S)$  est

$$A_S = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

et le second membre est  $(6, 10)$ . L'écriture matricielle de  $(S)$  est

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 10 \end{pmatrix}.$$

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemple

Considérons le système  $(S)$   $\begin{cases} 2x + 7y + 5z = 1, \\ 3x + 2y - 6z = 11, \\ x - y + 9z = 0. \end{cases}$

Alors la matrice associée à  $(S)$  est

$$A_S = \begin{pmatrix} 2 & 7 & 5 \\ 3 & 2 & -6 \\ 1 & -1 & 9 \end{pmatrix}$$

et le second membre est  $(1, 11, 0)$ . L'écriture matricielle de  $(S)$  est

$$\begin{pmatrix} 2 & 7 & 5 \\ 3 & 2 & -6 \\ 1 & -1 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 11 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

# Systèmes d'équations linéaires

## Exemple

Considérons le système  $(S)$   $\begin{cases} 2x + 9y = 1, \\ 3x - 2y = 3, \\ x - y = 1. \end{cases}$

Alors la matrice associée à  $(S)$  est

$$A_S = \begin{pmatrix} 2 & 9 \\ 3 & -2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

et le second membre est  $(1, 3, 1)$ . L'écriture matricielle de  $(S)$  est

$$\begin{pmatrix} 2 & 9 \\ 3 & -2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}.$$