



$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_{1,1} & x_{1,2} & \dots & x_{1,p} \\ x_{2,1} & x_{2,2} & \dots & x_{2,p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{n,1} & x_{n,2} & \dots & x_{n,p} \end{pmatrix} = (\mathbf{x}_1^\top \dots, \mathbf{x}_n^\top)^\top$$

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

- Machine-Learning : Une donnée  $\mathbf{x}_i$  = un ensemble de 'features' (caractères) d'un individu  $i$

$$\mathbf{x}_i = (x_{i,1}, \dots, x_{i,p})$$

**ex :**  $x_i = (\text{âge}_i, \text{taille}_i, \text{poids}_i, \text{revenu}_i, \text{loyer}_i)$

- « les données » = une (grande) matrice.

**Rôle clé de l'algèbre linéaire.**

# Objectifs du cours d'algèbre

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

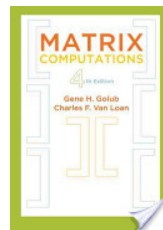
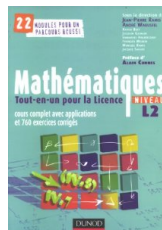
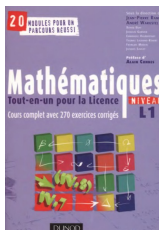
Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

- **Vérifier** que les notions de bases abordées sont connues.
- Si certains points posent problème, servez vous du cours comme **guide de lecture** pour travailler, par exemple avec



Anne Sabourin

# Plan du cours d'algèbre

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

Anne Sabourin

## Semaine 1

- ▶ Espaces vectoriels réels
- ▶ Applications linéaires
- ▶ Matrices

## Semaine 2

- ▶ Produit scalaire, projections, interprétations géométriques
- ▶ Réductions de matrices

# Espace vectoriel réel

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels  
Dimension, familles libres et génératrices

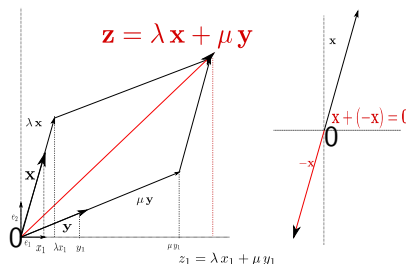
### Applications linéaires

Définition, composition  
Image, noyau

Anne Sabourin

Un espace vectoriel est une famille  $E$  d'objets (vecteurs, matrices, fonctions, ...) que l'on peut **additionner** entre eux et **multiplier** par un scalaire (= un nombre réel ou complexe). La famille doit contenir un « **vecteur nul** » noté  $0_E$  ou  $0$ .

Par exemple, le plan :  $E = \{(x, y), x \in \mathbb{R}, y \in \mathbb{R}\} = \mathbb{R}^2$ .



## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

Un espace vectoriel est une famille  $E$  d'objets (vecteurs, matrices, fonctions, ...) que l'on peut **additionner** entre eux et **multiplier** par un scalaire (= un nombre réel ou complexe). La famille doit contenir un « **vecteur nul** » noté  $0_E$  ou  $0$ .

- ▶ Le **vecteur nul** '0' vérifie, pour tout  $x \in E$ ,  
 $x + 0 = 0 + x = x$ ,
- ▶ Tout élément  $x$  a un opposé noté  $-x$ , tel que  
 $x + (-x) = (-x) + x = 0$ .
- ▶ **ex :**
  - ▶ Dans ce cours,  $E = \mathbb{R}^p$ , « dimension finie ».  
(ex : espace de caractéristiques d'individus).
  - ▶ Hors programme : Espaces de dimension infinie (ex : RKHS)

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

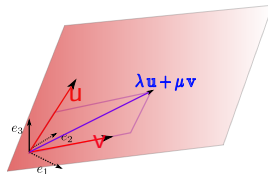
Image, noyau

Anne Sabourin

# Espace vectoriel engendré par une famille finie $(\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_K) \subset E$

Ensemble  $V$  des combinaisons linéaires des  $\mathbf{u}_i$  :

$$V = \text{Vect}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_K) = \left\{ \sum_{i=1}^K \lambda_i \mathbf{u}_i : \lambda_1, \dots, \lambda_K \in \mathbb{R} \right\}$$



$V$  est un **sous-espace vectoriel** de  $E$ , i.e.  $V \subset E$  et  $V$  est **stable par combinaisons linéaires** :

$$\forall x, y \in F, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \quad x + \lambda y \in F. \quad (\text{exo : vérifiez-le !})$$

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

Anne Sabourin

## Sous-espaces : exemples

- ▶ Le sous-espace engendré par  $\mathbf{0}$  est  $\{\mathbf{0}\}$ . Un vecteur engendre une droite, deux vecteurs engendrent un plan.
- ▶ Une intersection de sous-espaces vectoriels est un sous-espace vectoriel (exercice).
- ▶ **Exercice** : Si  $E = \mathbb{R}^n$ , vérifiez que

$$F = \left\{ \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n) : \sum_{i=1}^n x_i = 0 \right\}$$

est un sous-espace vectoriel de  $E$ .

Vérifiez également que

$$G = \left\{ \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n) : \sum_{i=1}^n x_i = 1 \right\}$$

n'en est pas un.

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

Anne Sabourin



INSTITUT  
Mines-Télécom

- ▶  $E$  est de **dimension finie** s'il existe une famille finie  $\mathcal{U} = (\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k)$  qui engendre  $E$ .
- ▶ La **dimension**  $\dim(F)$  d'un SEV  $F \subset E$  est le nombre minimal de vecteurs requis pour engendrer  $F$ .  
**ex :** pour  $F = E = \mathbb{R}^p$ ,  $\dim(\mathbb{R}^p) = p$ .

- ▶ **Rang** d'une famille de vecteurs :

$$\text{rang}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_K) := \dim \text{Vect}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_K) \leq K.$$

- ▶ si  $F \subset E$  est un sous espace de  $E$ ,  $\dim(F) \leq \dim(E)$ .



TELECOM  
ParisTech



# Familles libres ou liées

## famille liée

$\mathcal{U} = (\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_K)$  de  $E$  est **liée** ou **linéairement dépendante** s'il existe une combinaison linéaire nulle avec au moins un coefficient non nul :

$$\exists (\lambda_1, \dots, \lambda_K) \neq (0, \dots, 0) \text{ tels que } \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \dots + \lambda_K \mathbf{u}_K = 0 .$$

- ▶ Une famille est **libre** ou **linéairement indépendante** si ... elle n'est pas liée.

ex : dans  $\mathbb{R}^3$  :

- ▶  $((1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1))$  est libre
- ▶  $(1, 0, 0), (0, 1, 0), (4, 5, 0)$  est liée.

## rang et dépendance linéaire

Si  $\mathcal{U}$  est libre,  $\text{rang}(\mathcal{U}) = K$ , sinon  $\text{rang}(\mathcal{U}) < K$

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

$\mathcal{U} = (\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_K) \subset E$  est appelée **base** de  $E$  si elle est **libre** et si elle **engendre**  $E$  (i.e., si  $\text{Vect}(\mathcal{U}) = E$ ).

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

- ▶ Si  $\dim(E) = p$ , les bases de  $E$  ont toutes  $p$  éléments.
- ▶ Dans une base  $\mathcal{U}$  donnée, pour  $\mathbf{x} \in E$ , il existe une **unique** combinaison linéaire des  $\mathbf{u}_i$  telle que

$$\mathbf{x} = \sum_{i=1}^p x_i \mathbf{u}_i.$$

$x_i$  est la  $i^{\text{eme}}$  coordonnée de  $\mathbf{x}$  dans la base  $\mathcal{U}$ .

⚠  $\mathbf{x} = \sum_i x_i \mathbf{u}_i$ , ne veut pas dire  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_p)$ .

**Les coordonnées  $x_i$  dépendent de la base choisie.**

- ▶ **ex** : dans la base  $\mathcal{U} = ((0, 1), (1, 1))$  de  $\mathbb{R}^2$ , que vaut  $1 \mathbf{u}_1 + 2 \mathbf{u}_2$  ? comparer avec le vecteur  $(1, 2)$ .

# Applications linéaires

déf :  $E = \mathbb{R}^p$ ,  $F = \mathbb{R}^n$ . Une fonction

$$\begin{aligned} f : E &\longrightarrow F \\ x &\mapsto f(x) \end{aligned}$$

est une **application linéaire** si

- ▶  $f(\mathbf{x} + \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + f(\mathbf{y})$
- ▶  $f(\lambda \mathbf{x}) = \lambda f(\mathbf{x})$

- ▶ Si  $\mathcal{U} = (\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p)$  est une base de  $E = \mathbb{R}^p$ ,  $f$  est déterminée par l'image de  $\mathcal{U} : \{f(\mathbf{u}_1), \dots, f(\mathbf{u}_p)\}$ .
- ▶ En effet, si  $\mathbf{x} = \sum x_i \mathbf{u}_i$ ,

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}) &= f(x_1 \mathbf{u}_1 + \dots x_p \mathbf{u}_p) \\ &= x_1 f(\mathbf{u}_1) + \dots x_p f(\mathbf{u}_p) \quad \text{par linéarité.} \end{aligned}$$

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

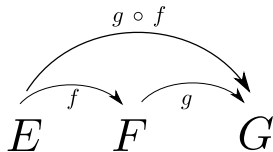
Image, noyau

Anne Sabourin

# Composition d'applications linéaires

- ▶ Soient  $f : E \rightarrow F$  et  $g : F \rightarrow G$ , linéaires.
- ▶ on définit la *composée de  $f$  par  $g$*

$$g \circ f : E \longrightarrow G$$
$$x \mapsto g[f(x)]$$



**Exo :** vérifier que la composée  $g \circ f$  est encore une application linéaire, cette fois de  $E$  dans  $G$ .

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

# Image, surjectivité

Soit  $g : E \rightarrow F$ , linéaire.

## Image de $g$

$$\text{Im } g = \{y \in F : \exists x \in E, y = g(x)\}$$

$\text{Im } g$  est un SEV de  $F$  (vérification : exercice).

## Rang de $g$ : dimension de l'image

$$\text{rang}(g) = \dim(\text{Im } g)$$

déf :  $g$  est **surjective** si

$$\text{Im } g = F.$$

**prop** :  $\text{rang } g = \dim F \Rightarrow \text{Im } g = F$ , i.e.  $g$  surjective.

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

$g : E \rightarrow F$  linéaire

### Noyau de $g$

$$\text{Ker } g = \{x \in E : g(x) = 0\}$$

$\text{Ker } g$  est aussi un SEV de  $E$  (exercice).

déf :  $g$  est **injective** si

$$\{g(x) = g(x')\} \Rightarrow x = x'.$$

**prop** :  $g$  injective  $\Leftrightarrow \text{Ker } g = \{0\}$

déf :  $g$  est **bijjective** si

$g$  est injective et surjective.

On a alors :  $\forall y \in F, \exists ! x \in E$  tel que  $y = g(x)$ .

$g : E \rightarrow F$  bijective, linéaire.

- ▶  $g$  envoie toute base de  $E$  sur une base de  $F$ , donc  $E$  et  $F$  ont la même dimension

**inverse** de  $g$  (si  $g$  bijective) : l'application

$$g^{-1} : F \mapsto E$$

$$y \mapsto x \text{ tel que } g(x) = y$$

- ▶  $g^{-1}$  est bien définie car  $x$  existe et est unique.
- ▶  $g^{-1}$  est linéaire, bijective.
- ▶  $g \circ g^{-1} = \mathbf{I}_F$  (application identité de  $F$ ,  $y \mapsto y$ )
- ▶  $g^{-1} \circ g = \mathbf{I}_E$  (application identité de  $E$ ,  $x \mapsto x$ )

## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels

Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition

Image, noyau

# Théorème du rang

Dimension de l'espace de départ =  
dimension de l'image + dimension du noyau

$$\dim(E) = \dim(\text{Im } g) + \dim(\text{Ker } g)$$

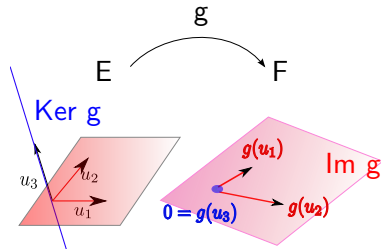
## Espaces Vectoriels

### Espaces vectoriels réels

Espaces et sous-espaces vectoriels  
Dimension, familles libres et génératrices

### Applications linéaires

Définition, composition  
Image, noyau



**conséquence** : si  $\dim E = \dim F$  (par exemple si  $E = F$ )

$g$  injective  $\Leftrightarrow g$  surjective  $\Leftrightarrow g$  bijective.