

entiers \rightarrow anneaux, corps finis \mathbb{Z}/p \rightarrow polynômes à coefficients \mathbb{Z}/p
 $\mathbb{Z}/p[x]$

Espaces vectoriels sur un corps quelconque

[STA] Structures Algébriques

29 octobre 2025

EPITA

$$p=2 \quad n=32$$

questions:
corps finis de taille p^n
coeffs (\mathbb{Z}/p) , de n
 \rightarrow poly de \mathbb{Z}/p de degré $n-1$
coeffs de \mathbb{Z}/p
signe \rightarrow inverser le
polynôme
Corps de taille p^n



Table des matières

Définition et axiomes

Exemples

Bases

Applications linéaires

Sous-espaces vectoriels

Conclusions

Définition et axiomes

Définition d'un \mathbb{K} -espace vectoriel

$3x=2 \rightarrow x=2/3 \rightarrow$ je nous font un corps

Définition

Un espace vectoriel sur un corps \mathbb{K} (\mathbb{K} -espace vectoriel pour faire court) est un triplet $(V, +, \cdot)$ où

- V est un ensemble
- $+$ est une opération interne $V \times V \rightarrow V$ appelée **addition**
- \cdot est une opération externe $\mathbb{K} \times V \rightarrow V$ appelée **multiplication par un scalaire**

tel que

1. $\forall u, v, w \in V, u + (v + w) = (u + v) + w$
2. $\exists 0 \in V, \forall v \in V, v + 0 = 0 + v = v$
3. $\forall v \in V, \exists -v \in V$ tel que $v + (-v) = -v + v = 0$,
4. $\forall v, w \in V, w + v = v + w$.



Définition d'un \mathbb{K} -espace vectoriel

Définition

Un espace vectoriel sur un corps \mathbb{K} (\mathbb{K} -espace vectoriel pour faire court) est un triplet $(V, +, \cdot)$ où

- V est un ensemble
- $+$ est une opération interne $V \times V \rightarrow V$ appelée **addition**
- \cdot est une opération externe $\mathbb{K} \times V \rightarrow V$ appelée **multiplication par un scalaire**

tel que

$$5. \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{K}, \forall v \in V, \underbrace{\lambda \cdot (\mu \cdot v)} = (\lambda \cdot \mu) \cdot v$$

$$6. \quad \forall v \in V, \underbrace{1 \cdot v} = v.$$

Définition d'un \mathbb{K} -espace vectoriel

Définition

Un espace vectoriel sur un corps \mathbb{K} (\mathbb{K} -espace vectoriel pour faire court) est un triplet $(V, +, \cdot)$ où

- ▶ V est un ensemble
- ▶ $+$ est une opération interne $V \times V \rightarrow V$ appelée **addition**
- ▶ \cdot est une opération externe $\mathbb{K} \times V \rightarrow V$ appelée **multiplication par un scalaire**

tel que

$$7. \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{K}, \forall v \in V, (\lambda + \mu) \cdot v = \lambda \cdot v + \mu \cdot v$$

$$8. \quad \forall \lambda \in \mathbb{K}, \forall v, w \in V, \lambda \cdot (v + w) = \lambda \cdot v + \lambda \cdot w.$$

Exemples

Premiers exemples !

Exemple

1. Les génériques :

- Les \mathbb{R} -espaces vectoriels ^a : $\underline{\mathbb{R}^n}$, $\underline{\mathbb{R}[X]}$, $\underline{\mathbb{R}^N}$, $\underline{\mathbb{R}^{\mathbb{R}}}$, $\underline{\mathcal{C}^k([0, 1], \mathbb{R})}$, ...
 - Les $\underline{\mathbb{K}}$ -espaces vectoriels : $\underline{\mathbb{K}^n}$, $\underline{\mathbb{K}[X]}$, $\underline{\mathbb{K}^N}$, $\underline{\mathbb{K}^E}$ (E un ensemble quelconque) ...

$$i \in \mathcal{U}_P (i^e)_{e \in \mathbb{N}}$$

$$\begin{array}{c}
 \text{E} \rightarrow \mathbb{K} \\
 \text{E.V.} \quad \downarrow \text{de lk} \\
 f, g \quad (f \oplus g)(x) = f(x) \oplus g(x) \\
 \uparrow \quad \uparrow \\
 (f \circ g)(x) = \underset{\substack{\uparrow \\ \text{de E.V.}}}{g} \underset{\substack{\uparrow \\ \text{de lk}}}{f(x)}
 \end{array}$$

a. Que vous connaissez déjà !

Premiers exemples !

Exemple

1. Les génériques :

- Les \mathbb{R} -espaces vectoriels^a : \mathbb{R}^n , $\mathbb{R}[X]$, $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$, $\mathcal{C}^k([0, 1], \mathbb{R})$, ...
- Les \mathbb{K} -espaces vectoriels : \mathbb{K}^n , $\mathbb{K}[X]$, $\mathbb{K}^{\mathbb{N}}$, \mathbb{K}^E (E un ensemble quelconque) ...

2. Des choses que vous avez déjà croisées

- Le \mathbb{C} -espace vectoriel des fonctions périodiques sur \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{C}
- Le \mathbb{R} -espace vectoriel \mathbb{C} , les \mathbb{Q} -espaces vectoriels $\mathbb{Q}[i]$, $\mathbb{Q}[\sqrt{2}]$.

$$\begin{array}{c} \downarrow \\ \mathbb{C} \\ \uparrow \\ 1 \end{array} \quad \begin{array}{c} z_1 + z_2 \\ z_1 \cdot z_2 \end{array}$$

$$e \mapsto e^{i\theta}$$

$$\begin{array}{c} 1, \sqrt{2} \\ u \cdot 1 + v \cdot \sqrt{2} \end{array}$$

a. Que vous connaissez déjà !

Premiers exemples !

Exemple

1. Les génériques :

- Les \mathbb{R} -espaces vectoriels^a : \mathbb{R}^n , $\mathbb{R}[X]$, $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$, $C^k([0, 1], \mathbb{R})$, ...
- Les \mathbb{K} -espaces vectoriels : \mathbb{K}^n , $\mathbb{K}[X]$, $\mathbb{K}^{\mathbb{N}}$, \mathbb{K}^E (E un ensemble quelconque) ...

2. Des choses que vous avez déjà croisées

- Le \mathbb{C} -espace vectoriel des fonctions périodiques sur \mathbb{R} à valeurs dans \mathbb{C}
- Le \mathbb{R} -espace vectoriel \mathbb{C} , les \mathbb{Q} -espaces vectoriels $\mathbb{Q}[i]$, $\mathbb{Q}[\sqrt{2}]$.

3. Des choses qui fatiguent :

- Tout anneau qui contient un corps \mathbb{K} comme sous-anneau est un \mathbb{K} -espace vectoriel sur ce corps.

a. Que vous connaissez déjà !

$\mathbb{K} \subseteq \mathbb{A} = \mathbb{K}[x]$
polynômes constants

Espaces vectoriels sur des corps finis

Exemple = field = corps en anglais

Sur $\mathbb{F}_2 := \mathbb{Z}/2\mathbb{Z} = \{0, 1\}$:

$$\mathbb{F}_2^3 = \{(x_1, x_2, x_3) : x_1, x_2, x_3 \in \{0, 1\}\}$$

Addition et multiplication :

kor *and*
 $\bar{1} + \bar{1} = \bar{0}, \quad \bar{1} \cdot \bar{1} = \bar{1}.$

Ainsi :

$$(\bar{1}, \bar{0}, \bar{1}) + (\bar{1}, \bar{1}, \bar{0}) = (\bar{0}, \bar{1}, \bar{1}).$$

Espaces vectoriels sur des corps finis

Exemple

Sur $\mathbb{F}_2 := \mathbb{Z}/2\mathbb{Z} = \{0, 1\}$:

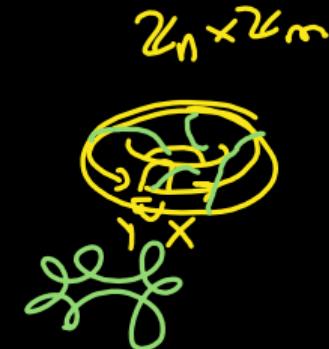
$$\mathbb{F}_2^3 = \{(x_1, x_2, x_3) : x_1, x_2, x_3 \in \{0, 1\}\}.$$

Addition et multiplication :

$$\bar{1} + \bar{1} = \bar{0}, \quad \bar{1} \cdot \bar{1} = \bar{1}.$$

Ainsi :

$$(\bar{1}, \bar{0}, \bar{1}) + (\bar{1}, \bar{1}, \bar{0}) = (\bar{0}, \bar{1}, \bar{1}).$$



Remarque

Tous les raisonnements de l'algèbre linéaire restent valides : l'important est que \mathbb{F}_2 soit un corps.

Bases



Définition

- Une famille est **libre** si aucune combinaison linéaire non triviale ne donne 0.

Formellement, $\{v_1, \dots, v_n\}$ est libre si :

$$\forall \underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}}, \underbrace{\lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_n \cdot v_n = 0} \Rightarrow \forall i \in [[1, n]], \underbrace{\lambda_i = 0}$$

- Elle est **génératrice** si toute combinaison linéaire d'elle engendre E . Formellement, $\{v_1, \dots, v_n\}$ est génératrice si :

$$\forall v \in E \exists \underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}}, \underbrace{v = \lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_n \cdot v_n}$$

- Une **base** est une famille à la fois libre et génératrice.

Dimension d'un espace vectoriel

Définition

La **dimension** de E est le nombre d'éléments d'une base.

Dimension d'un espace vectoriel

Définition

La **dimension** de E est le nombre d'éléments d'une base.

Theorem

Pour un espace vectoriel, le nombre d'éléments d'une base est toujours le même. On l'appelle la dimension.

Dimension d'un espace vectoriel

Définition

base de $\mathbb{R}_n[x]$: $1, x, x^2, x^3, \dots, x^n$

La dimension de E est le nombre d'éléments d'une base.

Theorem

Pour un espace vectoriel, le nombre d'éléments d'une base est toujours le même. On l'appelle la dimension.

Exemple

Dans \mathbb{R}^3 , la famille canonique

$$B = ((1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1))$$

$\rightarrow x \quad \uparrow y \quad \uparrow z$

$$\left. \begin{array}{l} \xrightarrow{x} (1, 0, 0) \\ \xrightarrow{y} (0, 1, 0) \\ \xrightarrow{z} (0, 0, 1) \end{array} \right\} = \begin{array}{l} \xrightarrow{x} (1, 0, 0) \\ \xrightarrow{y} (0, 1, 0) \\ \xrightarrow{z} (0, 0, 1) \end{array} = \begin{array}{l} \xrightarrow{x} (1, 0, 0) \\ \xrightarrow{y} (0, 1, 0) \\ \xrightarrow{z} (0, 0, 1) \end{array}$$

est une base et la famille

$$B' = \left(\underbrace{(1, 0, 0)}, \underbrace{(1, 1, 0)}, \underbrace{(1, 1, 1)} \right)$$

est une autre base. Les deux ont 3 éléments. La dimension est donc 3

Applications linéaires

Applications linéaires

Définition

Une application $f : E \rightarrow F$ est linéaire si :

$$\forall u, v \in E, \forall \lambda \in \mathbb{K}, \quad \underbrace{f(u + v)}_{\text{additivité}} = f(u) + f(v), \quad f(\underbrace{\lambda u}_{\text{échelle}}) = \lambda f(u).$$

Applications linéaires

Définition

Une application $f : E \rightarrow F$ est linéaire si :

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

Exemple

$$f : \mathbb{F}_3^2 \rightarrow \mathbb{F}_3^2, \quad f(x, y) = (x + y, \bar{2}y, y + \bar{2}z)$$

est linéaire.

$$f(x_1, y_1)$$

do x_2

x^2 est linéaire

$$(x+y)^2 = x^2 + 2xy + y^2$$
$$x^2 = x \quad y^2 = y$$
$$2xy = 0$$
$$x^2 - y^2 = x - y$$

$$= x + y$$

Représentation matricielle

si une base
 $f(e_1), \dots, f(e_n)$ $\forall x \exists x_1 \dots x_n \text{ tq } x = \sum x_i e_i$

Définition (Matrice d'une application linéaire — convention vecteurs-lignes)

Soient E et F deux espaces vectoriels sur un corps \mathbb{K} , et soient

$B = (e_1, \dots, e_n)$ une base de E , $B' = (f_1, \dots, f_m)$ une base de F .

$$\begin{aligned} f(x) &= f(\sum x_i e_i) \\ &= \sum f(x_i) e_i \\ &= \sum x_i f(e_i) \end{aligned}$$

L'application linéaire $f : E \rightarrow F$ est représentée, dans les bases B et B' , par une matrice $A \in M_{n,m}(\mathbb{K})$ telle que :

$$[f]_B^{B'} = \begin{bmatrix} [f(e_1)]_{B'} \\ \vdots \\ [f(e_n)]_{B'} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{représente la ligne des coordonnées de} \\ f(e_1) \text{ dans la base d'arrivée} \\ B' \end{array}$$

Autrement dit, les lignes de A contiennent les coordonnées des images des vecteurs de la base B dans la base B' , et la multiplication se fait à droite :

$$f(v) = vA$$

$$(v_1 \dots v_n) \begin{pmatrix} f(e_1) \\ \vdots \\ f(e_n) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum v_i f(e_i) \\ \vdots \\ \sum v_i f(e_i) \end{pmatrix} = (f(v))$$

Représentation matricielle

Exemple

Si $f : \mathbb{F}_3^2 \rightarrow \mathbb{F}_3^3$, $f(x, y) = (x+y, \bar{2}y, x+\bar{2}y)$ et on prend les bases $B = \{(\bar{1}, \bar{0}), (\bar{0}, \bar{1})\}$ et $B' = \{(\bar{1}, \bar{0}, \bar{0}), (\bar{0}, \bar{1}, \bar{0}), (\bar{0}, \bar{0}, \bar{1})\}$, alors :

$$[f]_B^{B'} = \begin{bmatrix} \bar{1} & \bar{0} & \bar{1} \\ \bar{1} & \bar{2} & \bar{2} \end{bmatrix} \begin{matrix} f(e_1) = f(\bar{1}, \bar{0}) \\ f(e_2) \end{matrix} = (\bar{1}, \bar{0}, \bar{1}) \quad f(e_2) = (\bar{1}, \bar{2}, \bar{2})$$

On remarque :

$$f(\bar{1}, \bar{0}) = (\bar{1}, \bar{0})A = (\bar{1}, \bar{0}, \bar{1}) \quad \text{et} \quad f(\bar{0}, \bar{1}) = (\bar{0}, \bar{1})A = (\bar{1}, \bar{2}, \bar{2})$$

$$f(x_1, y_1, z_1) = (2x_1 + y_1 + 4z_1, x_1 + 3z_1) \quad \mathbb{F}_5^3 \rightarrow \mathbb{F}_5^2$$

$$f(1, 0, 0) = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$$

$$f(0, 1, 0)$$

$$B = (101, 020, 102) \quad B' = (10, 0)$$

Wooclap! ($\times 3$)

$$\cancel{f(101)} = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\cancel{f(020)} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\cancel{f(102)} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$102 = 001 + 101$$

$$f(102) = (f(001) + f(101)) = (4, 3) + (1, 4)$$

$$\partial: \mathbb{R}_2[x] \rightarrow \mathbb{R}_2[x]$$

$$P \rightarrow \frac{\partial P}{\partial x}$$

$$B = B' = (1, x, x^2)$$

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

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

$$\begin{pmatrix} 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} \partial(x^2) = 2x$$

Sous-espaces vectoriels

Sous-espaces vectoriels

Définition

Un sous-ensemble $F \subset E$ est un sous-espace vectoriel si :

$$\forall u, v \in F, \forall \lambda \in \mathbb{K}, \quad \underline{u + v \in F}, \quad \underline{\lambda u \in F}.$$

Sous-espaces vectoriels

Définition

Un sous-ensemble $F \subset E$ est un **sous-espace vectoriel** si :

$$\forall u, v \in F, \forall \lambda \in \mathbb{K}, \quad u + v \in F, \quad \lambda u \in F.$$

Exemple

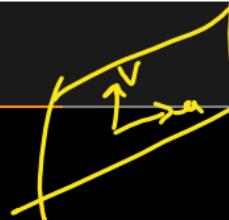
Dans \mathbb{F}_2^3 :

$$F = \{(x, y, z) \in \mathbb{F}_2^3 \mid x + y + z = \bar{0}\}$$

est un sous-espace (un plan).



Sous-espaces : formes paramétriques et implicites



Deux manières de décrire un sous-espace

- ▶ Forme paramétrique : le sous-espace est décrit par des vecteurs générateurs

$$U = \text{Vect}(u_1, \dots, u_r) \quad \dim r$$

Chaque élément $x \in U$ s'écrit $x = \lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_r u_r$ pour certains $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{K}$.

- ▶ Forme implicite : le sous-espace est défini comme l'ensemble des solutions d'un système d'équations linéaires

$$\dim = r$$

$$U = \{x \in \mathbb{K}^n \mid \underbrace{\text{Ax}}_{x \in} = 0\}.$$

$$x(c_1, \dots, c_r) = 0$$

$$x(c_1, \dots, c_r) = (x(c_1), \dots, x(c_r)) = (x \bar{c}_1, x \bar{c}_2, \dots, x \bar{c}_r)$$

EPITA

Sous-espaces : formes paramétriques et implicites

Example

On considère le sous-espace U de \mathbb{R}^3 qui correspond à la droite qui passe par le $(0, 0, 0)$ et le $(2, 1, 0)$. On cherche un générateur de U . On peut prendre le vecteur $(2, 1, 0)$. Donc,

$$U = \text{Vect}((2, 1, 0)).$$

Maintenant, on cherche des équations satisfaites par tous les points de U : on sait que $z = 0$ et que $x = 2y$. Donc

$$U = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 : Ax = 0\} \quad \text{avec} \quad A = \begin{bmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



$$e_2 \perp U \quad (1, -2, 0) \perp U \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{si } v \in U \text{ alors } \forall u, u, 0$$

$$\langle v | e_2 \rangle = 2u \cdot 0 + u \cdot 0 + 0 \cdot 1 = 0$$
$$\langle v | (1-2p) \rangle = 2u \cdot 1 - 2(1 \cdot u) + 0 \cdot 0 = 0$$

Enquête Wooclap !

Pivot de Gauss

On va regarder pour x_1, \dots, x_n

$$Ax \in U \quad x = \sum_i v_i u_i$$

on cherche les vecteurs v tq $v \perp u_1, \dots, u_n$

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_i v_i u_i = 0 \\ \sum_i v_i u_{n+i} = 0 \end{array} \right\}$$

On peut toujours passer d'équations paramétriques à implicites grâce à l'algorithme du pivot de Gauss. Ici, chaque ligne représente un vecteur-ligne (et non une colonne) du système $xA = 0$.

Algorithme du pivot de Gauss

Exemple

On veut réduire par pivot de Gauss la matrice augmentée (système homogène $Ax = 0$) :

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 4 & -2 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right].$$

A b

Étape 1 : Choix du pivot. On commence avec le premier coefficient non nul (2).

$R_1 \leftarrow \frac{1}{2}R_1$ (on divise, donc on suppose que l'on est dans un **corps**).

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right]$$

Algorithme du pivot de Gauss

Exemple

On veut réduire par pivot de Gauss la matrice augmentée (système homogène $Ax = 0$) :

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 4 & -2 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right].$$

Étape 2 : Élimination sous le pivot.

$$R_2 \leftarrow R_2 - R_1.$$

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right] \xrightarrow{\quad} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \end{array} \right]$$

La matrice est maintenant échelonnée.

Algorithme du pivot de Gauss

Exemple

On veut réduire par pivot de Gauss la matrice augmentée (système homogène $Ax = 0$) :

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 4 & -2 & 0 \\ 1 & 3 & 1 & 0 \end{array} \right].$$

Étape 3 : Lecture des dépendances linéaires.

On résout $\underbrace{xA = 0}$.

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = 0, \\ x_2 + 2x_3 = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{aligned} x_2 &= -2x_3, \\ x_1 &= -2x_2 - x_3 = 4x_3 - x_3 = 3x_3. \end{aligned}$$

$$x = t(-2, -\frac{3}{2}, 1), \quad t \in \mathbb{R}, \quad \rightarrow \text{Vect}((-2, -\frac{3}{2}, 1)).$$

$$\begin{aligned} x_1 &= 5x_3 \\ x_2 &= -2x_3 \\ x_3 &= x_3 \end{aligned} \quad \left| \begin{array}{l} x_1 = 5x_3 \\ x_2 = -2x_3 \\ x_3 = x_3 \end{array} \right. \quad \begin{pmatrix} 5 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

droite de

vecteur directeur
(5, -2, 1)

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \quad L_1 \\ \vdots \\ a_{p1}x_1 + a_{p2}x_2 + \dots + a_{pn}x_n = 0 \quad L_p \end{array} \right.$$

$$\left(\begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{array} \right) = \left(\begin{array}{c} \frac{1}{3}x_3 + \frac{11}{7}x_4 \\ -7x_3 + 5x_n \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{array} \right)$$

$$\forall i \geq 2 \quad L_i \leftarrow L_i - \frac{L_1 \cdot a_{i1}}{a_{11}}$$

Il y a 0 pour coeff de x_1

Enquête Wooclap !

$$\left\{ \begin{array}{l} 3x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4 = 0 \quad (1) \\ 0 \quad x_2 + 7x_3 + 5x_n = 0 \quad (2) \end{array} \right.$$

$$6x_2 = -7x_3 + 5x_n$$

$$(1) x_1 = \frac{1}{3}(-2x_2 - x_3 - 2x_n) \quad 0 + a'_1 x_2 + \dots + a'_p x_n = 0$$

$$x_1 = \frac{1}{3}(11x_3 - 11x_n) \quad \textcircled{2}$$

$$\begin{aligned} x_{p+1} &= f_p(x_{p+1}, \dots, x_n) \\ x_p &= f_p(x_{p+1}, \dots, x_n) \end{aligned}$$

$$\begin{array}{c} a_{11}x_1 \\ 0 + a_{22}x_2 \\ \vdots \\ 0 \\ a_{pp}x_p \end{array}$$

Cas particulier : noyau et image d'une application linéaire

Définition

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

$$\ker(f) = \{x \in E : f(x) = xA = 0\}, \quad \text{Im}(f) = \{f(x) : x \in E\} = \{vA \mid v \in E\}.$$

Cas particulier : noyau et image d'une application linéaire

Définition

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

$$\ker(f) = \{x \in E : f(x) = xA = 0\}, \quad \text{Im}(f) = \{f(x) : x \in E\} = \{vA \mid v \in E\}.$$

Propriétés fondamentales

- ▶ $\ker(f)$ est un sous-espace de E : c'est l'ensemble des vecteurs lignes dont les coordonnées satisfont les équations $xA = 0$.
- ▶ $\text{Im}(f)$ est un sous-espace de F : c'est l'ensemble des combinaisons linéaires des colonnes de A . Si $B = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ est une base, $\text{Im}(f) = \text{Vect}(f(e_1), f(e_2), \dots, f(e_n))$.

Cas particulier : noyau et image d'une application linéaire

Définition

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

$$\ker(f) = \{x \in E : f(x) = xA = 0\}, \quad \text{Im}(f) = \{f(x) : x \in E\} = \{vA \mid v \in E\}.$$

Propriétés fondamentales

- ▶ $\ker(f)$ est un sous-espace de E : c'est l'ensemble des vecteurs lignes dont les coordonnées satisfont les équations $xA = 0$.
- ▶ $\text{Im}(f)$ est un sous-espace de F : c'est l'ensemble des combinaisons linéaires des colonnes de A . Si $B = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ est une base, $\text{Im}(f) = \text{Vect}(f(e_1), f(e_2), \dots, f(e_n))$.

Theorem (du rang)

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

Conclusions

Conclusions

Ce qu'il faut retenir

- ▶ Les sous-espaces vectoriels permettent de décrire les structures internes d'un espace vectoriel : ils peuvent être donnés sous forme paramétrique (par des générateurs) ou implicite (par des équations linéaires).
- ▶ Les représentations matricielles traduisent les applications linéaires et leurs effets sur les coordonnées.
- ▶ Les notions de noyau (ker) et image (Im) sont centrales : elles relient équations et générateurs.

Conclusions

Ce qu'il faut retenir

- ▶ Les **sous-espaces vectoriels** permettent de décrire les structures internes d'un espace vectoriel : ils peuvent être donnés sous forme **paramétrique** (par des générateurs) ou **implicite** (par des équations linéaires).
- ▶ Les **représentations matricielles** traduisent les applications linéaires et leurs effets sur les coordonnées.
- ▶ Les notions de **noyau** (ker) et **image** (Im) sont centrales : elles relient équations et générateurs.

Perspective pour la suite

Ces outils (sous-espaces, matrices, noyaux et images) seront essentiels pour comprendre la structure des **codes linéaires correcteurs d'erreurs**.

That's All Folks !