

III. 4. Matrice d'une application linéaire

Rappel : définition de la matrice d'une application linéaire

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

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

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

Proposition 1

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

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

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

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

Définition 1 (Application linéaire associée à une matrice)

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

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

Autrement dit

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

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

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

Théorème 1 (Correspondance entre applications linéaires et matrices)

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.

Proposition 2

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

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

III. 5. Matrices inversibles

Définition 2

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

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

Proposition 3

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

- Si A et B sont inversibles, il en est 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

Proposition 4

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**.

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

Proposition 5 (Inversibilité de la matrice de passage)

Soient \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

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

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

Proposition 6

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

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

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

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

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

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

Une autre proposition utile ...

Proposition 7

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

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

IV. Déterminants

Définition 3

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 Δ_{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

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

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 :

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

Exemple

En développant suivant la première colonne

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

Définition 4

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 8

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 .
- $\det(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n) \neq 0$.

Exemple

Dans \mathbb{R}^2 considérons

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

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 9

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 λ , le déterminant est multiplié par λ .

V. Systèmes d'équations linéaires

V. I. Introduction

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 coeur 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,

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 :

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

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.

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

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

Trois cas se présentent :

- \mathcal{P}_1 et \mathcal{P}_2 s'intersectent en une droite : (S) a une infinité de solutions
- \mathcal{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.

V. 2. Définitions, propriétés

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

$$(S) \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1m}x_m = b_1 \\ \vdots \\ a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{im}x_m = b_i \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nm}x_m = b_n \end{cases}$$

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) .

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 :

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

(4) Le système

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

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

(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 $b_1 = b_2 = \cdots = b_n = 0$, on dit que le système (S) est **homogène**.

Exemples

(1) 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 $(6, 10)$.

(2) Le système

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

est homogène.

V. 3. Écriture matricielle

Soit (S) un système linéaire

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

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

En posant

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

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

$$A \cdot X = B.$$

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

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

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

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

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

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

V. 4. Interprétation à l'aide d'une application linéaire

Soient \mathbb{K}^m et \mathbb{K}^n munis respectivement des bases canoniques.

Soit (S) un système linéaire de n équations et m inconnues de matrice A .

Alors on peut associer canoniquement une **application linéaire f à (S)** définie sur \mathbb{K}^m à valeurs dans \mathbb{K}^n : c'est l'application linéaire associée à A (relativement aux bases canoniques)

$$f(x_1, \dots, x_m) = A \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}$$

En posant $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}$ et $\vec{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$, (S) est équivalent à

$$f(\vec{x}) = \vec{b}.$$

V. 5. Ensemble des solutions

Définition 5

Soit (S) un système linéaire de n équations et à m inconnues.

- Une **solution** de (S) est un m -uplet (s_1, \dots, s_m) tels que si l'on substitue s_1 pour x_1 , s_2 pour x_2 , \dots , s_m pour x_m , dans (S) on obtient une égalité.
- L'**ensemble des solutions** de (S) est l'ensemble de toutes les solutions de (S) .
- On dit que (S) est **compatible** si (S) admet des solutions.

Proposition 10

Soit (S) un système linéaire **homogène** de n équations à m inconnues. L'ensemble des solutions de (S) est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^m .

Preuve

En utilisant l'application linéaire f associée à (S) , on a

$$(s_1, \dots, s_m) \text{ est une solution de } (S) \text{ si et seulement si } f(s_1, \dots, s_m) = \vec{0}$$

$$\text{si et seulement si } (s_1, \dots, s_m) \in \text{Ker}(f).$$

Donc l'ensemble des solutions de (S) est le noyau de f . Comme ce dernier est un \mathbb{K} -e.v., il en est de même de l'ensemble des solutions de (S) . □

Proposition 11

Soit (S) un système linéaire de n équations à m inconnues. Si \vec{s} est une solution particulière de (S) , alors l'ensemble des solutions de (S) est

$$\vec{s} + \text{Ker}(f) = \{\vec{s} + \vec{h} \mid \vec{h} \in \text{Ker}(f)\},$$

où f est l'application linéaire associée à (S) .

Preuve

Soit \vec{x} une solution de (S) . Alors $f(\vec{x}) = \vec{b}$, où \vec{b} est le vecteur représenté par le second membre de (S) . On a

$$f(\vec{x} - \vec{s}) = f(\vec{x}) - f(\vec{s}) = \vec{b} - \vec{b} = \vec{0}$$

et donc $\vec{x} - \vec{s} \in \text{Ker}(f)$. D'où $\vec{x} = \vec{s} + (\vec{x} - \vec{s}) \in \vec{s} + \text{Ker}(f)$. Inversement, si $\vec{x} = \vec{s} + \vec{h}$, avec $\vec{h} \in \text{Ker}(f)$, alors $f(\vec{x}) = f(\vec{s} + \vec{h}) = \vec{b} + f(\vec{h}) = \vec{b}$ et donc \vec{x} est solution de (S) . □

Proposition 12

Tout système d'équations linéaires possède ou bien **aucune solution**, ou bien **une seule solution**, ou bien **une infinité de solutions**.

Preuve

Soit $f(\vec{x}) = \vec{b}$ l'interprétation à l'aide d'une application linéaire de (S) . Un des cas suivants se présente :

- $\vec{b} \notin \text{Im}(f)$: (S) n'a pas de solutions
 - $\vec{b} \in \text{Im}(f)$ et $\text{Ker}(f) = \{\vec{0}\}$: (S) a une unique solution
 - $\vec{b} \in \text{Im}(f)$ et $\text{Ker}(f) \neq \{\vec{0}\}$: (S) a une infinité de solutions
-

Définition 6

Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ une matrice. On appelle **rang de la matrice A** la dimension du sous-espace vectoriel (de \mathbb{K}^m) engendré par ses vecteurs colonnes.

Propriété

Le rang d'une matrice $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$ est égal au rang de l'application linéaire qui lui est associée. En effet, si f est l'application linéaire associée à A

$$rg(f) = \dim(\text{Im}(f)) = \dim(\text{Vect}(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_m)))$$

or on vérifie que

$$f(\vec{e}_i) = A \cdot \vec{e}_i = \text{la } i^{\text{ème}} \text{ colonne de } A.$$

Définition 7

- Soit A une matrice de type (m, n) . On appelle **matrice extraite de A**, toute matrice obtenue en supprimant un certain nombre de lignes et un certain nombre de colonnes de A .
- On appelle **déterminant extrait de A**, tout déterminant d'une matrice **carrée** extraite de A .

Théorème (Calcul pratique du rang d'une matrice)

Soit $A \in \mathcal{M}_{m,n}(\mathbb{K})$. Alors le rang de A est le plus grand entier r tel que l'on puisse extraire de A au moins une matrice carrée inversible de type (r, r) . □

Exemples

(1) Soit

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

Le déterminant de A est $\det(A) = 1 \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 2 \end{vmatrix} = -5 \neq 0$. Donc on peut extraire une matrice d'ordre 3 inversible; d'où $rg(A) = 3$.

(2) Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \\ -1 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Le déterminant de A est $\det(A) = \begin{vmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 1/2 & 0 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 0$. Donc on ne peut pas extraire une matrice d'ordre 3 inversible. Par contre la matrice $\begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ extraite de A possède un déterminant non nul; d'où $rg(A) = 2$.

Définition 8

Soit (S) un système de n équations à m inconnues de matrice $A = (a_{ij})_{1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m}$ et de second membre \vec{b} .

- Le **rang de (S)** est par définition le rang de sa matrice :

$$rg(S) = rg(A).$$

- La **matrice augmentée** de (S) est la matrice, notée $[A|\vec{b}]$, définie par :

$$[A|\vec{b}] = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} & b_2 \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} & b_n \end{pmatrix}$$

Remarque

Pour bien distinguer le second membre \vec{b} de A et pour des raisons pratiques de calculs, on écrit $[A|\vec{b}]$ sous la forme

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} & b_2 \\ \vdots & \dots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} & b_n \end{array} \right)$$

Exemple

Considérons le système

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

Alors la matrice du système (S) est

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

et le second membre est $(1, 11, 0)$. Donc $[A|\vec{b}]$ est

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 2 & 7 & 5 & 1 \\ 3 & 2 & -6 & 11 \\ 1 & -1 & 9 & 0 \end{array} \right)$$

Proposition 13 (CNS pour l'existence des solutions)

Soit (S) un système d'équations linéaires, de matrice A et de second membre \vec{b} . Alors (S) est compatible, si et seulement si, $rg(A) = rg([A|\vec{b}])$.

Exemple

Soit

$$(S) \begin{cases} x + y + z = 2 \\ 2y + 3z = 0 \\ 3y + 2z = 1 \end{cases}$$

Alors la matrice du système est $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 3 \\ 0 & 3 & 2 \end{pmatrix}$. Le déterminant de A est

$\det(A) = 1 \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 2 \end{vmatrix} = -5 \neq 0$. Donc on peut extraire une matrice d'ordre 3 inversible; d'où $\text{rg}(A) = 3$.

La matrice augmentée de (S) est $[A|\vec{b}] = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 3 & 2 & 1 \end{array} \right)$. Son rang ne peut être 4 et comme A est une matrice extraite de rang 3; $\text{rg}([A|\vec{b}]) = 3$. Donc (S) est compatible (admet des solutions).

V. 7. Méthodes de résolution

V. 7. 2. Méthode du pivot de Gauss

La méthode de pivot de Gauss consiste à transformer un système, en utilisant des "opérations élémentaires", à un système **échelonné réduit**. Il se trouve que les systèmes échelonnés réduits sont plus faciles à résoudre.

Définition 9

Les opérations suivantes sur les équations d'un système linéaire (ou sur les lignes de sa matrice) sont appelées des **opérations élémentaires** :

- $L_i \leftarrow \lambda L_i$, $\lambda \in \mathbb{K}^*$: multiplier l'équation L_i par le scalaire non nul λ .
- $L_i \leftarrow L_i + \lambda L_j$, $\lambda \in \mathbb{K}$, $i \neq j$: rajouter à l'équation L_i , l'équation L_j multipliée par le scalaire λ .
- $L_i \leftrightarrow L_j$: permuter les deux équations L_i et L_j .

Propriété

Les opérations élémentaires ne changent pas l'ensemble des solutions d'un système. Ils transforment un système linéaire à un autre système ayant le même ensemble de solutions.

Étape 2 : réduction

En partant de la dernière ligne et en utilisant le premier coefficient non nul comme pivot, on applique la même méthode que celle de l'étape d'échelonnement, en allant du bas à droite vers le haut à gauche.

Continuons l'exemple précédent avec la matrice échelonnée obtenue.

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1/2 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 1 & 5 & 7 \\ 0 & 0 & 1 & 11/9 \end{array} \right) \xrightarrow[\substack{L_2 \leftarrow L_2 - 5L_3}]{L_1 \leftarrow L_1 - \frac{1}{2}L_3} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1/2 & 0 & -1/9 \\ 0 & 1 & 0 & 8/9 \\ 0 & 0 & 1 & 11/9 \end{array} \right)$$
$$\xrightarrow{L_1 \leftarrow L_1 - \frac{1}{2}L_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -5/9 \\ 0 & 1 & 0 & 8/9 \\ 0 & 0 & 1 & 11/9 \end{array} \right)$$

La matrice est maintenant échelonnée et réduite.

Étape 3 : résolution

Maintenant le système est échelonné et réduit, sa résolution est plus simple.

Continuons l'exemple précédent avec la matrice échelonnée réduite obtenue.

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -5/9 \\ 0 & 1 & 0 & 8/9 \\ 0 & 0 & 1 & 11/9 \end{array} \right)$$

Le système devient

$$\begin{cases} x = -5/9 \\ y = 8/9 \\ z = 11/9 \end{cases}$$

et la solution, dans ce cas, est évidente.

Un autre exemple

Considérons le système

$$(S) \begin{cases} -y + 2z + 13t = 5 \\ x - 2y + 3z + 17t = 4 \\ -x + 3y - 3z - 20t = -1 \end{cases}$$

La matrice augmentée du système est

$$\left(\begin{array}{cccc|c} 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ -1 & 3 & -3 & -20 & -1 \end{array} \right)$$

$$\begin{aligned} & \left(\begin{array}{cccc|c} 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ -1 & 3 & -3 & -20 & -1 \end{array} \right) \xrightarrow{L_1 \leftrightarrow L_2} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ -1 & 3 & -3 & -20 & -1 \end{array} \right) \\ & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ -1 & 3 & -3 & -20 & -1 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 + L_1} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \end{array} \right) \\ & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & -1 & 2 & 13 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \end{array} \right) \xrightarrow{L_2 \leftarrow -L_2} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \end{array} \right) \\ & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow L_3 - L_2} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 8 \end{array} \right) \\ & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 8 \end{array} \right) \xrightarrow{L_3 \leftarrow \frac{1}{2}L_3} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & 4 \end{array} \right) \end{aligned}$$

La matrice est maintenant échelonnée. Pour réaliser la réduction, on remonte à partir de la dernière ligne en utilisant le premier coefficient non nul comme pivot.

$$\begin{aligned} & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 3 & 17 & 4 \\ 0 & 1 & -2 & -13 & -5 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & 4 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{L_1 \leftarrow L_1 - 3L_3 \\ L_2 \leftarrow L_2 + 2L_3}} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 0 & 2 & -8 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & 4 \end{array} \right) \\ & \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 0 & 2 & -8 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & 4 \end{array} \right) \xrightarrow{L_1 \leftarrow L_1 + 2L_2} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & -4 & -2 \\ 0 & 1 & 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 5 & 4 \end{array} \right) \end{aligned}$$

La matrice est maintenant échelonnée et réduite.

Le système (S) est maintenant équivalent à

$$\begin{cases} x - 4t = -2 \\ y - 3t = 3 \\ z + 5t = 4 \end{cases}$$

où x, y, z sont les variables **principales** et t est la variable **secondaire** (ou paramètre). L'ensemble des solutions est

$$\begin{aligned} & \left\{ (x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4 \mid x = -2 + 4\lambda, y = 3 + 3\lambda, z = 4 - 5\lambda, t = \lambda; \lambda \in \mathbb{R} \right\} \\ & = (-2, 3, 4, 0) + \text{Vect}((4, 3, -5, 1)). \end{aligned}$$