

# Algèbre linéaire

## I. Systèmes linéaires

Dans ce chapitre, on se place soit dans  $\mathbb{R}$  soit dans  $\mathbb{C}$  et on note  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ . Un nombre  $a \in \mathbb{K}$  sera appelé un **scalaire**.

Un système linéaire de  $p$  équations à  $n$  inconnues est de la forme :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 & (\text{L1}) \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 & (\text{L2}) \\ \vdots & \vdots \\ a_{p1}x_1 + a_{p2}x_2 + \cdots + a_{pn}x_n = b_p & (\text{Lp}) \end{cases}$$

Les nombres  $x_i$ ,  $a_{ij}$  et  $b_j$  appartiennent tous à  $\mathbb{K}$ .

Les inconnues sont  $x_1, \dots, x_n$ . Les nombres  $b_1, \dots, b_p$  sont appelés les seconds membres. On cherche la ou les solutions du système.

**Exemple.**

$$\begin{cases} x + 2y + z = 1 + 3i \\ 2x - \sqrt{3}z = 0 \end{cases}$$

**Contre-exemple.**

$$\begin{cases} x^2 + y^2 = 1 \\ xy = 2 \end{cases}$$

### 1. Opérations sur les lignes

Dans un système linéaire, on peut effectuer les opérations suivantes sans changer les solutions :

- échanger deux lignes,
- remplacer  $L_i$  par  $\lambda L_i$  avec  $\lambda \neq 0$ ,
- remplacer  $L_i$  par  $L_i + \lambda L_j$  avec  $j \neq i$  ( $\lambda \in \mathbb{K}$  quelconque).

Toute opération doit être effectuée sur les deux membres de l'équation.

On dit que le nouveau système est équivalent au système de départ.

**Attention :** les opérations doivent être faites successivement.

**Contre-exemple.**

$$\begin{cases} x + y = 2 & (\text{L1}) \\ x - y = 0 & (\text{L2}) \end{cases} \quad S = \{(1, 1)\}. \quad \text{Une seule solution.}$$
$$\begin{cases} 2x = 2 & (\text{L1} + \text{L2}) \\ 2x = 2 & (\text{L2} + \text{L1}) \end{cases} \quad S = \{(1, y) \mid y \in \mathbb{R}\}. \quad \text{Infinité de solutions.}$$

### 2. Méthode du pivot de Gauss

C'est une méthode pour résoudre un système linéaire. Voici les différentes étapes :

- Permuter éventuellement 2 lignes pour que dans la 1ère ligne le coefficient de  $x_1$  soit non nul.
- Pour chaque ligne  $L_2, \dots, L_p$ , remplacer la ligne  $L_i$  par  $L_i + \lambda_i L_1$  où  $\lambda_i$  est choisi pour annuler le coefficient de  $x_1$ . On ne touche pas à la ligne  $L_1$ .
- Répéter les opérations précédentes sur les lignes  $L_2, \dots, L_p$  (en éliminant l'inconnue  $x_2$ ), et ainsi de suite.

- On verra plus loin qu'on peut avoir
- des inconnues qui s'éliminent simultanément,
  - des équations qui disparaissent ( $0 = 0$ ),
  - des équations impossibles (par ex.  $0 = 1$ ).

**Exemple 1.**

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 & \text{(L1)} \\ 2x + 2y + 4z + t = 2 & \text{(L2)} \\ -x - 3y + 2t = 2 & \text{(L3)} \\ 3x + 4y + 4z = 0 & \text{(L4)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 & \text{(L1)} \\ 2z - t = 0 & \text{(L2} \leftarrow \text{L2} - 2\text{L1)} \\ -2y + z + 3t = 3 & \text{(L3} \leftarrow \text{L3} + \text{L1)} \\ y + z - 3t = -3 & \text{(L4} \leftarrow \text{L4} - 3\text{L1)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 \\ y + z - 3t = -3 & \text{(L2} \leftrightarrow \text{L4)} \\ -2y + z + 3t = 3 \\ 2z - t = 0 & \text{(L4} \leftrightarrow \text{L2)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 \\ y + z - 3t = -3 & \text{(L2)} \\ 3z - 3t = -3 & \text{(L3} \leftarrow \text{L3} + 2\text{L2)} \\ 2z - t = 0 & \text{(L4)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 \\ y + z - 3t = -3 \\ z - t = -1 & \text{(L3} \leftarrow \frac{1}{3}\text{L3)} \\ 2z - t = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 \\ y + z - 3t = -3 \\ z - t = -1 & \text{(L3)} \\ t = 2 & \text{(L4} \leftarrow \text{L4} - 2\text{L3)} \end{cases} \quad \begin{cases} x + y + z + t = 1 \\ y + z - 3t = -3 \\ z - t = -1 \\ t = 2 \end{cases}$$

On obtient un **système triangulaire** (voir schéma de droite).

On résout en commençant par la dernière ligne et en remontant :

- $t = 2$ ,
- $z = -1 + t = 1$ ,
- $y = -3 - z + 3t = 2$ ,
- $x = 1 - y - z - t = -4$ .

Il y a une solution unique  $(-4, 2, 1, 2)$ .

**Exemple 2.**

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 & \text{(L1)} \\ 2x + 2y + 3z + t = 2 & \text{(L2)} \\ 2x + 2y + z + t = 0 & \text{(L3)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x + y + z + t = 1 & \text{(L1)} \\ z - t = 0 & \text{(L2} \leftarrow \text{L2} - 2\text{L1)} \\ -z - t = -2 & \text{(L3} \leftarrow \text{L3} - 2\text{L1)} \end{cases}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} x + y + z + t = 1 \quad (\text{L1}) \\ \phantom{x} + z - t = 0 \quad (\text{L2}) \\ \phantom{x} - 2t = -2 \quad (\text{L3} \leftarrow \text{L3} + \text{L2}) \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} x + y + z + t = 1 \\ \phantom{x} + z - t = 0 \\ \phantom{x} - 2t = -2 \end{array} \right.$$

On obtient un **système échelonné** (voir schéma de droite).

$x, z, t$  sont les **inconnues principales** (correspondant aux échelons). On fait passer  $y$  à droite et on résout en exprimant les inconnues principales  $x, z, t$  en fonction de  $y$ .

- $t = 1$ ,
- $z = t = 1$ ,
- $x = 1 - y - z - t = -1 - y$ .

L'inconnue  $y$  peut prendre n'importe quelle valeur  $\lambda \in \mathbb{R}$ , il y a une infinité de solutions :  $S = \{(-1 - \lambda, \lambda, 1, 1) \mid \lambda \in \mathbb{R}\}$ . L'ensemble des solutions dépend d'un paramètre.

### Exemple 3.

$$\left\{ \begin{array}{l} x + y = 1 \quad (\text{L1}) \\ x + 2y = 2 \quad (\text{L2}) \\ x + 3y = a \quad (\text{L3}) \end{array} \right. \quad \text{avec } a \in \mathbb{R}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} x + y = 1 \\ \phantom{x} + y = 1 \quad (\text{L2} \leftarrow \text{L2} - \text{L1}) \\ \phantom{x} + 2y = a - 1 \quad (\text{L3} \leftarrow \text{L3} - \text{L1}) \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} x + y = 1 \\ \phantom{x} + y = 1 \\ \phantom{x} = a - 3 \quad (\text{L3} \leftarrow \text{L3} - 2\text{L2}) \end{array} \right. \quad \left\{ \begin{array}{l} x + y = 1 \\ \phantom{x} + y = 1 \\ \phantom{x} = a - 3 \end{array} \right.$$

### Deux cas :

- Si  $a = 3$  alors L3 devient  $0 = 0$  et **l'équation disparaît**. Le système devient

$$\left\{ \begin{array}{l} x + y = 1 \\ \phantom{x} + y = 1 \end{array} \right.$$

Il y a une unique solution, qui est  $(1, 0)$ .

- Si  $a \neq 3$  alors L3 est **impossible**. Le système n'a aucune solution.

## 3. Rang d'un système linéaire

Soit (S) un système linéaire et (S') un système échelonné qui est équivalent à (S).

Le **rang** de (S) est le nombre d'équations de (S') dont la partie gauche est non nulle; c'est aussi le nombre d'inconnues principales (revoir les exemples précédents).

**Exemple.** Voir les exemples précédents (les rangs sont indiqués).

**Remarque.** Le rang de (S) ne dépend pas de la façon dont on se ramène à un système échelonné.

Les équations de (S') qui s'écrivent " $0 = \dots$ " donnent des **conditions de compatibilité**.

**Remarque.** Soit  $r$  le rang d'un système linéaire échelonné avec  $n$  inconnues. Il y a 3 cas :

- il y a une équation impossible : pas de solution.
- pas d'équation impossible et  $r = n$  : solution unique (système triangulaire).
- pas d'équation impossible et  $r < n$  : l'ensemble des solutions dépend de  $n - r$  paramètres (les  $r$  inconnues principales sont exprimées en fonction des  $n - r$  autres inconnues).

## II. Matrices

### 1. Définitions

Une **matrice**  $n \times p$  à coefficients dans  $\mathbb{K}$  est un tableau d'éléments de  $\mathbb{K}$  à  $n$  lignes et  $p$  colonnes, qu'on note

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1p} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2p} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix} \quad \text{ou} \quad A = (a_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$$

Le premier indice ( $i$ ) désigne la ligne, le deuxième ( $j$ ) la colonne.

On note  $M_{n,p}(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices  $n \times p$  à coefficients dans  $\mathbb{K}$ .

**Exemple.**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 17 & 0 \\ \frac{1}{2} & \sqrt{5} & 5 \end{pmatrix} \in M_{2,3}(\mathbb{R})$ .

Soit  $A = (a_{ij})$  et  $B = (b_{ij})$  deux matrices  $n \times p$ . Les matrices sont égales si  $a_{ij} = b_{ij}$  pour tous  $i, j$ ,  $1 \leq i \leq n$ ,  $1 \leq j \leq p$ .

Soit  $A$  une matrice  $n \times p$ .

– Si  $p = 1$ ,  $A$  est une **matrice colonne**:  $A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ .

– Si  $n = 1$ ,  $A$  est une **matrice ligne**:  $A = (a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_p)$

– Si  $n = p$ ,  $A$  est une **matrice carrée**. On note  $M_n(\mathbb{K})$  l'ensemble des matrices carrées de taille  $n \times n$ .

### Matrices particulières.

La matrice  $n \times p$  dont tous les coefficients sont nuls s'appelle la **matrice nulle**. Elle est notée  $(0)$  ou  $0$ .

Soit  $A = (a_{ij})$  une matrice carrée de taille  $n$ . Les coefficients  $a_{ii}$  sont dits **diagonaux**.

– Si  $a_{ij} = 0$  dès que  $i \neq j$ ,  $A$  est appelée une matrice **diagonale**.

– Si  $a_{ij} = 0$  dès que  $i > j$ ,  $A$  est appelée une matrice **triangulaire supérieure**.

– Si  $a_{ij} = 0$  dès que  $i < j$ ,  $A$  est appelée une matrice **triangulaire inférieure**.

**Exemple.**

Matrice triangulaire supérieure:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$ . Matrice diagonale:  $B = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 17 \end{pmatrix}$ .

### 2. Opérations sur les matrices

#### Somme de deux matrices de même taille.

Si  $A = (a_{ij})$  et  $B = (b_{ij})$  sont deux matrices  $n \times p$ , on définit  $A + B$  comme étant la matrice  $C = (c_{ij})$  de taille  $n \times p$  telle que  $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$  pour tous  $i, j$ .

**Exemple.**  $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & -1 & -2 \\ -3 & 1 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -3 \\ -1 & 2 & 9 \end{pmatrix}$

## Multiplication d'une matrice par un scalaire.

Si  $A = (a_{ij}) \in M_{n,p}(\mathbb{K})$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ , on définit  $\lambda A$  comme étant la matrice  $C = (c_{ij}) \in M_{n,p}(\mathbb{K})$  telle que  $c_{ij} = \lambda a_{ij}$  pour tous  $i, j$ .

**Exemple.** Si  $A = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 1 \\ 0 & -\frac{3}{4} \end{pmatrix}$ ,  $2A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -\frac{3}{2} \end{pmatrix}$ .

## Produit de deux matrices.

Soit  $A = (a_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$  et  $B = (b_{jk})_{\substack{1 \leq j \leq p \\ 1 \leq k \leq q}}$ . On définit le produit  $A \times B$  (aussi noté  $AB$ ) comme étant la matrice  $C = (c_{ik})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq k \leq q}}$  définie par

$$c_{ik} = \sum_{j=1}^p a_{ij} b_{jk} \text{ pour } 1 \leq i \leq n, 1 \leq k \leq q.$$

**Le produit n'est défini que si le nombre de colonnes de  $A$  est égal au nombre de lignes de  $B$ .**

**Présentation du calcul.**

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix}$$

## Produit de matrices et systèmes linéaires

**Exemple 1.**

$$(S) \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \\ 2x_1 + x_2 + 2x_3 = b_2 \\ 3x_1 - 2x_2 + x_3 = b_3 \end{cases}$$

La matrice des coefficients du système est  $M = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 2 \\ 3 & -2 & 1 \end{pmatrix}$ .

Notons  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$  et  $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$ . Alors  $MX = \begin{pmatrix} x_1 + 2x_2 - x_3 \\ 2x_1 + x_2 + 2x_3 \\ 3x_1 - 2x_2 + x_3 \end{pmatrix}$

Et le système (S) peut s'écrire  $MX = B$ .

**Exemple 2.** Notons  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  et  $A' = \begin{pmatrix} a' & b' \\ c' & d' \end{pmatrix}$

Sous forme matricielle, les systèmes  $\begin{cases} x' = ax + by \\ y' = cx + dy \end{cases}$  et  $\begin{cases} x'' = a'x' + b'y' \\ y'' = c'x' + d'y' \end{cases}$

s'écrivent  $\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  et  $\begin{pmatrix} x'' \\ y'' \end{pmatrix} = A' \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix}$ .

Exprimons  $x''$  et  $y''$  en fonction de  $x$  et  $y$  : 
$$\begin{cases} x'' = (a'a + b'c)x + (a'b + b'd)y \\ y'' = (c'a + d'c)x + (c'b + d'd)y \end{cases}$$

Or  $A'A = \begin{pmatrix} a'a + b'c & a'b + b'd \\ c'a + d'c & c'b + d'd \end{pmatrix}$  donc  $\begin{pmatrix} x'' \\ y'' \end{pmatrix} = A'A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ .

Le produit de matrices a été défini de façon à correspondre naturellement aux systèmes linéaires.

### Règles de calcul

Les règles de calcul découlent des propriétés des opérations dans  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ . Les opérations se comportent comme on peut s'y attendre, sauf que le produit de deux matrices n'est pas commutatif.

**Addition.** Soit  $A, B, C$  des matrices de même dimension :

- $(A + B) + C = A + (B + C)$  (associativité),
- $A + B = B + A$  (commutativité),
- $A + (0) = A$  (élément neutre).

**Multiplication par un scalaire.** Soit  $A, B$  de même dimension et  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$  :

- $\lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B$ ,
- $(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$ ,
- $\lambda(\mu A) = (\lambda\mu)A$ .

La matrice  $(-1)A$  est notée  $-A$ . On note  $A - B$  pour  $A + (-B)$ . On a  $A - A = (0)$ .

**Produit de matrices.** Soit  $A, B \in M_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $C, D \in M_{p,q}(\mathbb{K})$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ .

- $\lambda(AC) = (\lambda A)C = A(\lambda C)$ ,
- $(A + B)C = AC + BC$  et  $A(C + D) = AC + AD$  (distributivité),
- $A(BC) = (AB)C$  (associativité).

Mais le produit n'est pas commutatif : on n'a pas  $AB = BA$  (voir l'exercice 2).

De plus, si  $AB = (0)$  il est faux de dire que  $A = (0)$  ou  $B = (0)$ .

**Exemple.**  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

### 3. Inverse des matrices carrées

Si on se place dans l'ensemble des matrices carrées de taille  $n$ , on peut additionner et multiplier n'importe quelles matrices  $A$  et  $B$ . De plus, toute matrice  $A$  a un opposé  $-A$ . Qu'en est-il pour l'inverse ?

Soit  $I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{K})$ .

$I_n$  est la matrice carrée de taille  $n$  dont tous les coefficients sont nuls sauf ceux de la diagonale qui valent 1.  $I_n$  est appelée la **matrice identité**.

$I_n$  est l'élément neutre pour la multiplication :  $\forall A \in M_n(\mathbb{K}), I_n A = A I_n = A$ .

**Définition.** Soit  $A \in M_n(\mathbb{K})$ . S'il existe  $B \in M_n(\mathbb{K})$  telle que  $AB = BA = I_n$ , on dit que la matrice  $A$  est **inversible**. On note  $A^{-1} = B$  l'inverse de  $A$ .

**Exemple.**

Soit  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  et  $B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$ .  $AB = I_3$  et  $BA = I_3$ , donc  $B = A^{-1}$ .

**Lemme.** Si  $A$  est inversible, son inverse est unique.

**Preuve.** Soit  $B_1, B_2 \in M_n(\mathbb{K})$  telles que  $AB_1 = B_1A = I_n$  et  $AB_2 = B_2A = I_n$ . Alors  $(B_2A)B_1 = I_nB_1 = B_1$  et  $B_2(AB_1) = B_2I_n = B_2$ . Par associativité on trouve  $B_1 = B_2$ .

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

**Propriété.** Si  $A$  et  $B$  sont inversibles, alors  $AB$  est inversible et  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$  (ordre inversé).

**Preuve.**  $(AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = AI_nA^{-1} = AA^{-1} = I_n$ . De même  $(B^{-1}A^{-1})(AB) = B^{-1}(A^{-1}A)B = B^{-1}I_nB = B^{-1}B = I_n$ . Donc  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

Comme le produit n'est pas commutatif, on demande  $AB = I_n$  et  $BA = I_n$ , et a priori une seule égalité n'est pas suffisante. Pourtant on a le résultat suivant (admis pour l'instant) :

**Théorème.** Soit  $A, B \in M_n(\mathbb{K})$ . Si  $AB = I_n$  alors  $A$  est inversible et  $B = A^{-1}$ .

### Systèmes linéaires et matrices inverses

Soit  $A = (a_{ij})$  une matrice carrée  $n \times n$  et  $X = (x_i), Y = (y_i)$  des vecteurs colonnes de taille  $n$ . On a vu que  $AX = Y$  est l'écriture matricielle du système linéaire de  $n$  équations à  $n$  inconnues :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = y_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = y_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = y_n \end{cases}$$

Si  $A$  est inversible, alors  $A^{-1}(AX) = A^{-1}Y$ , donc  $X = A^{-1}Y$ . Par conséquent, si on connaît  $A^{-1}$  alors on a la solution du système.

Réciproquement, nous allons voir que résoudre un système linéaire permet de calculer l'inverse d'une matrice carrée.

### Méthode pour calculer une matrice inverse

On se donne  $A \in M_n(\mathbb{K})$ . On cherche à savoir si  $A$  est inversible et si oui on veut calculer  $A^{-1}$ .

On prend  $Y \in M_{n,1}(\mathbb{K})$  quelconque et on résout le système linéaire  $AX = Y$  (où  $X \in M_{n,1}(\mathbb{K})$ ) en utilisant le pivot de Gauss. Il y a deux cas :

- Le rang du système est  $r < n$  (lignes "0 = ..."). Pour certains  $Y$ ,  $AX = Y$  n'a pas de solution ou a une infinité de solutions et la matrice  $A$  n'est pas inversible.
- Le rang du système est  $n$  (système triangulaire). Pour tout  $Y$  il existe une unique solution  $X$ , et la résolution du système donne une matrice  $B$  telle que  $AX = Y \iff X = BY$ . Alors  $A$  est inversible et  $B = A^{-1}$ .

On va maintenant montrer que si  $AX = Y \iff X = BY$  alors  $A$  est inversible et  $B = A^{-1}$ .

**Lemme.** Soit  $A, B \in M_n(\mathbb{K})$ . Si pour tout  $X \in M_{n,1}(\mathbb{K})$  on a  $AX = BX$  alors  $A = B$ .

**Preuve.** On note  $A = (a_{ij})$ ,  $B = (b_{ij})$  et  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ . Soit  $1 \leq k \leq n$ .

Si on choisit  $X$  tel que  $x_k = 1$  et  $x_i = 0$  pour  $i \neq k$  alors  $AX = \begin{pmatrix} a_{k1} \\ \vdots \\ a_{kn} \end{pmatrix}$  et  $BX = \begin{pmatrix} b_{k1} \\ \vdots \\ b_{kn} \end{pmatrix}$ .

On a  $AX = BX$ , donc la  $k$ -ième colonne de  $A$  est égale à la  $k$ -ième colonne de  $B$ . Comme c'est vrai pour  $k = 1, 2, \dots, n$ , on a  $A = B$ .

**Lemme.** Soit  $A, B \in M_n(\mathbb{K})$ . On suppose que  $\forall X, Y \in M_{n,1}(\mathbb{K})$ ,  $AX = Y \iff X = BY$ . Alors  $A$  est inversible et  $B = A^{-1}$ .

**Preuve.** Soit  $Y \in M_{n,1}(\mathbb{K})$ . Par hypothèse, si on pose  $X = BY$  alors  $AX = Y$ , donc  $A(BY) = Y$ . Autrement dit  $\forall Y \in M_{n,1}(\mathbb{K})$ ,  $(AB)Y = Y = I_n Y$ . Par le lemme précédent on a donc  $AB = I_n$ .

De même, soit  $X \in M_{n,1}(\mathbb{K})$ . Si on pose  $Y = AX$  alors par hypothèse  $BAX = BY = X$ , donc par le lemme précédent  $BA = I_n$ .

**Exemple.** Soit  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ . Calculons  $A^{-1}$ .

Soit  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$  et  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$ . L'équation  $AX = Y$  équivaut au système :

$$\begin{cases} x_1 - x_2 = y_1 \\ x_2 = y_2 \end{cases} \quad \begin{cases} x_1 = x_2 + y_1 = y_2 + y_1 \\ x_2 = y_2 \end{cases}$$

On remet les variables dans l'ordre :  $\begin{cases} x_1 = 1y_1 + 1y_2 \\ x_2 = 0y_1 + 1y_2 \end{cases}$

Autrement dit  $X = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} Y$ . Donc  $A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

#### 4. Transposée d'une matrice

Soit  $A = (a_{ij})$  une matrice  $n \times p$ . La **transposée** de  $A$ , notée  ${}^tA$ , est la matrice  $(b_{ij})$  de taille  $p \times n$  telle que  $b_{ij} = a_{ji}$  pour tous  $i, j$ ,  $1 \leq i \leq p$ ,  $1 \leq j \leq n$ . Autrement dit,  ${}^tA$  s'obtient en échangeant les lignes et les colonnes de  $A$ .

**Exemple.**

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 2 & -7 & 0 \end{pmatrix}, \quad {}^tA = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -7 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

**Propriétés.**

Soit  $A, B \in M_{n,p}(\mathbb{K})$ ,  $C \in M_{p,q}(\mathbb{K})$  et  $\lambda \in \mathbb{K}$ .

- ${}^t({}^tA) = A$ ,
- ${}^t(A + B) = {}^tA + {}^tB$ ,
- ${}^t(\lambda A) = \lambda {}^tA$ ,
- ${}^t(AB) = {}^tB {}^tA$  (ordre inversé),
- Si  $A \in M_n(\mathbb{K})$  est inversible, alors  ${}^tA$  est inversible et  ${}^t(A^{-1}) = ({}^tA)^{-1}$ .