

Chapitre B.4

Applications linéaires de \mathbb{K}^n dans \mathbb{K}^p



B.4.A) NOTION D'APPLICATION LINÉAIRE.



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{K}) &\longrightarrow \mathcal{M}_{p,1}(\mathbb{K}) \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

► pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = A(X + X')$$

► pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = A(\lambda X).$$



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

► pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = A(X + X')$$

► pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = A(\lambda X).$$



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = AX + AX'$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = A(\lambda X).$$



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = \Phi_A(X) + \Phi_A(X')$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = A(\lambda X).$$



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = \Phi_A(X) + \Phi_A(X')$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = \lambda(AX).$$



Un premier exemple

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$. On lui associe :

$$\begin{aligned}\Phi_A : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto AX.\end{aligned}$$

Proposition. L'application Φ_A satisfait :

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi_A(X + X') = \Phi_A(X) + \Phi_A(X')$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi_A(\lambda X) = \lambda \Phi_A(X).$$



Généralisation

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(p, n) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Définition. Soit une application $\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$. Si Φ satisfait

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi(X + X') = \Phi(X) + \Phi(X')$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi(\lambda X) = \lambda \Phi(X).$$

on dit que Φ est une **application linéaire**.

Exemple. Toutes les applications Φ_A .

Notation. On note

$$\mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p) = \{ \Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p \text{ linéaire} \}.$$



Généralisation

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(p, n) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Définition. Soit une application $\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$. Si Φ satisfait

- ▶ pour tout $(X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2$

$$\Phi(X + X') = \Phi(X) + \Phi(X')$$

- ▶ pour tout $(\lambda, X) \in \mathbb{K} \times \mathbb{K}^n$

$$\Phi(\lambda X) = \lambda \Phi(X).$$

on dit que Φ est une **application linéaire**.

Exemple. Toutes les applications Φ_A .

Notation. On note

$$\mathcal{L}(\mathbb{K}^n) = \{ \Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n \text{ linéaire} \}.$$



Autres exemples/contre-exemples

Exemple.

$$\begin{aligned} \Phi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Contre-exemple.

$$\begin{aligned} \Psi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 + 1 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

n'est pas linéaire car :

$$\Psi(\mathbf{0}_3) \neq \mathbf{0}_2.$$



Autres exemples/contre-exemples

Exemple.

$$\begin{aligned} \Phi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Contre-exemple.

$$\begin{aligned} \Psi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

n'est pas linéaire car :

$$\Psi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right) \neq \Psi \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right) + \Psi \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$$



Opérations sur les applications linéaires

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} $(p, n) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Proposition. Soit $\lambda \in \mathbb{K}$ et

$$(\Phi_1, \Phi_2) \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p), \Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^q; \mathbb{K}^n)$$

alors

- ▶ $\Phi_1 + \Phi_2 \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$ avec

$$\begin{aligned}\Phi_1 + \Phi_2 : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto \Phi_1(X) + \Phi_2(X)\end{aligned}$$

- ▶ $\lambda\Phi_1 \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$ avec

$$\begin{aligned}\lambda\Phi_1 : \mathbb{K}^n &\longrightarrow \mathbb{K}^p \\ X &\longmapsto \lambda\Phi_1(X)\end{aligned}$$

- ▶ $\Phi_1 \circ \Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^q; \mathbb{K}^p)$



Preuve

- ▶ $\Phi_1 \circ \Psi$ est linéaire

Pour tout $(X, X') \in \mathbb{K}^q$ et $\lambda \in \mathbb{K}$ on a :

$$\begin{aligned}\Phi_1 \circ \Psi(X + X') &= \Phi_1(\Psi(X) + \Psi(X')) \\ &= \Phi_1(\Psi(X)) + \Phi_1(\Psi(X')) \\ &= \Phi_1 \circ \Psi(X) + \Phi_1 \circ \Psi(X').\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\Phi_1 \circ \Psi(\lambda X) &= \Phi_1(\lambda \Psi(X)) \\ &= \lambda \Phi_1(\Psi(X)) \\ &= \lambda \Phi_1 \circ \Psi(X).\end{aligned}$$



B.4.B) APPLICATIONS LINÉAIRES ET CALCUL MATRICIEL.



Application linéaire et combinaison linéaire

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} (p, n) $\in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$.

Pour tout $(X, X') \in \mathbb{K}^n$ et $(\lambda, \lambda') \in \mathbb{K}^2$ on a :

$$\begin{aligned}\Phi(\lambda X + \lambda' X') &= \Phi(\lambda X) + \Phi(\lambda' X') \\ &= \lambda \Phi(X) + \lambda' \Phi(X').\end{aligned}$$



Application linéaire et combinaison linéaire

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} (p, n) $\in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$.

Supposons que

"Pour tout (X_1, \dots, X_k) et $(\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ on a :

$$\Phi \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i X_i \right) = \sum_{i=1}^k \lambda_i \Phi(X_i)"$$

Alors, pour tout (X_1, \dots, X_{k+1}) et $(\lambda_1, \dots, \lambda_{k+1})$ on a

$$\begin{aligned} \Phi \left(\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i X_i \right) &= \Phi \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i X_i + \lambda_{k+1} X_{k+1} \right) \\ &= \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \Phi(X_i). \end{aligned}$$



Application linéaire et combinaison linéaire

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} (p, n) $\in [\mathbb{N}^*]^2$

Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$.

Supposons que

"Pour tout (X_1, \dots, X_k) et $(\lambda_1, \dots, \lambda_k)$ on a :

$$\Phi \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i X_i \right) = \sum_{i=1}^k \lambda_i \Phi(X_i)"$$

Alors, pour tout (X_1, \dots, X_{k+1}) et $(\lambda_1, \dots, \lambda_{k+1})$ on a

$$\begin{aligned} \Phi \left(\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i X_i \right) &= \Phi \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i X_i \right) + \lambda_{k+1} \Phi(X_{k+1}) \\ &= \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \Phi(X_i). \end{aligned}$$



Application linéaire et combinaison linéaire

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} (p, n) $\in [\mathbb{N}^*]^2$

Proposition. Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$.

Pour tout $k \in \mathbb{N}^*$, pour tout $(X_1, \dots, X_k) \in [\mathbb{K}^n]^k$ et $(\lambda_1, \dots, \lambda_k) \in \mathbb{K}^k$ on a :

$$\Phi \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i X_i \right) = \sum_{i=1}^k \lambda_i \Phi(X_i)''$$



Conséquence

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , $(p, n) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Proposition. Soit $(\Phi_1, \Phi_2) \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$ deux applications linéaires et $(X_1, \dots, X_k) \in [\mathbb{K}^n]^k$. On a l'implication suivante :

$$\begin{aligned} & \text{"}\Phi_1(X_i) = \Phi_2(X_i) \quad \forall i \in \{1, \dots, k\}\text{"} \\ & \implies \text{"}\Phi_1(X) = \Phi_2(X) \quad \forall X \in \langle X_1, \dots, X_k \rangle\text{"} \end{aligned}$$

Rappel.

$$\langle X_1, \dots, X_k \rangle = \left\{ \sum_{i=1}^k \lambda_i X_i, \quad (\lambda_1, \dots, \lambda_k) \in \mathbb{K}^k \right\}.$$



Exemple

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \quad \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On rappelle

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \mathbf{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$



Exemple

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Alors

$$\phi(\mathbf{e}_1) = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \quad \phi(\mathbf{e}_2) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \phi(\mathbf{e}_3) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$



Exemple

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \quad \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On pose :

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



Exemple

Soit

$$\begin{aligned} \Phi : \quad \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On pose :

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

Alors

$$\Phi(\mathbf{e}_1) = A\mathbf{e}_1 \quad \Phi(\mathbf{e}_2) = A\mathbf{e}_2 \quad \Phi(\mathbf{e}_3) = A\mathbf{e}_3.$$



Exemple

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \quad \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

On pose :

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

Donc $\phi = \phi_A$.



Résultat principal

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , $(p, n) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Proposition. Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$. Notons

$$C_i = \Phi(\mathbf{e}_i) \quad \forall i \in \{1, \dots, n\}.$$

et $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$ la matrice de colonnes C_1, \dots, C_n .
Alors $\Phi = \Phi_A$.

Rappel. \mathbf{e}_i est le vecteur de \mathbb{K}^n dont toutes les composantes sont nulles sauf la i -ième qui vaut 1.



En pratique

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 - 2x_2 + 4x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Alors :

$$\phi = \phi_A \quad \text{avec } A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 4 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$



En pratique

Soit

$$\begin{aligned} \phi : \mathbb{R}^3 &\longrightarrow \mathbb{R}^2 \\ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} &\longmapsto \begin{pmatrix} x_1 - 2x_2 + 4x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Alors :

$$\phi = \phi_A \quad \text{avec } A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 4 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Remarque :

$$\begin{pmatrix} x_1 - 2x_2 + 4x_3 \\ 2x_3 - x_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 * x_1 & + & (-2) * x_2 & + & 4 * x_3 \\ (-1) * x_1 & + & 0 * x_2 & + & 2 * x_3 \end{pmatrix}$$



Correspondance et opérations

Proposition. Soit $\lambda \in \mathbb{K}$ et $(\Phi_1, \Phi_2) \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n; \mathbb{K}^p)$, $\Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^q; \mathbb{K}^n)$ associées resp. à $(A_1, A_2) \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$ et $B \in \mathcal{M}_{n,q}(\mathbb{K})$, c'est-à-dire :

$$\Phi_1 = \Phi_{A_1} \quad \Phi_2 = \Phi_{A_2} \quad \Psi = \Phi_B.$$

Alors :

- ▶ $\Phi_1 + \Phi_2 = \Phi_{A_1+A_2}$
- ▶ $\lambda\Phi_1 = \Phi_{\lambda A_1}$
- ▶ $\Phi_1 \circ \Psi = \Phi_{A_1 B}$.



B.4.C) SUR L'INJECTIVITÉ DES APPLICATIONS LINÉAIRES.



Applications linéaires injectives

$\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ application linéaire

Rappel. Φ injective \iff

$$\forall (X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2 \quad "(\Phi(X) = \Phi(X')) \implies (X = X')"$$

Exemple. Φ injective \implies

$$\forall X \in \mathbb{K}^n \quad "(\Phi(X) = \mathbf{0}_p) \implies (X = \mathbf{0}_n)"$$

Définition. On appelle **noyau** de Φ

$$\text{Ker } \Phi = \{X \in \mathbb{K}^n \quad \text{t.q.} \quad \Phi(X) = \mathbf{0}_p\}$$



Applications linéaires injectives

$\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ application linéaire

Rappel. Φ injective \iff

$$\forall (X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2 \quad "(\Phi(X) = \Phi(X')) \implies (X = X')"$$

Exemple. Φ injective \implies

$$\forall X \in \mathbb{K}^n \quad "(\Phi(X) = \mathbf{0}_p) \implies (X = \mathbf{0}_n)"$$

Définition. On appelle **noyau** de Φ

$$\text{Ker } \Phi = \Phi^{-1}(\{\mathbf{0}_p\}).$$



Applications linéaires injectives

$\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ application linéaire

Rappel. Φ injective \iff

$$\forall (X, X') \in [\mathbb{K}^n]^2 \quad "(\Phi(X) = \Phi(X')) \implies (X = X')"$$

Exemple. Φ injective \implies

$$\forall X \in \mathbb{K}^n \quad "(\Phi(X) = \mathbf{0}_p) \implies (X = \mathbf{0}_n)"$$

Définition. Pour $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$, on appelle **noyau** de A

$$\text{Ker } A = \{X \in \mathbb{K}^n \quad \text{t.q.} \quad AX = \mathbf{0}_p\}.$$



Etude du noyau

Remarque. Calculer $\text{Ker } A$ c'est résoudre le système correspondant à l'équation $AX = \mathbf{0}_p$.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{K}^3$ alors

$$X \in \text{Ker } A \iff AX = \mathbf{0}_2$$



Etude du noyau

Remarque. Calculer $\text{Ker } A$ c'est résoudre le système correspondant à l'équation $AX = \mathbf{0}_p$.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{K}^3$ alors

$$X \in \text{Ker } A \iff \begin{pmatrix} x_1 + 2x_2 - x_3 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$



Etude du noyau

Remarque. Calculer $\text{Ker } A$ c'est résoudre le système correspondant à l'équation $AX = \mathbf{0}_p$.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{K}^3$ alors

$$X \in \text{Ker } A$$

$$\iff (x_1, x_2, x_3) \text{ solution de } \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = 0 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,

$$\phi(X) = \phi(X') = \mathbf{0}_p$$

- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\phi(\lambda X) = \mathbf{0}_p$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,

$$\phi(X + X') = \phi(X) + \phi(X') = \mathbf{0}_p$$

- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\phi(\lambda X) = \mathbf{0}_p$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$

▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,

$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$

▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\phi(\lambda X) = \mathbf{0}_p$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,

$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$

- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\phi(\lambda X) = \lambda \phi(X) = \mathbf{0}_p$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$

▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,

$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$

▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\lambda X \in \text{Ker } \phi$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,
$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$
- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,
$$\lambda X \in \text{Ker } \phi$$

Corollaire. Si $\text{Ker } \phi \neq \{\mathbf{0}_n\}$ alors

$$\mathbf{0}_n \neq X_0 \in \text{Ker } \phi$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,
$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$
- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,
$$\lambda X \in \text{Ker } \phi$$

Corollaire. Si $\text{Ker } \phi \neq \{\mathbf{0}_n\}$ alors

$$\langle X_0 \rangle \subset \text{Ker } \phi$$



Etude du noyau

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire

Proposition. $\text{Ker } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^n :

- ▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Ker } \phi$
- ▶ pour tout $(X, X') \in \text{Ker } \phi$,
$$X + X' \in \text{Ker } \phi$$
- ▶ pour tout $X \in \text{Ker } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,
$$\lambda X \in \text{Ker } \phi$$

Corollaire. Si $\text{Ker } \phi \neq \{\mathbf{0}_n\}$ alors

$\text{Ker } \phi$ est infini



Résultats principaux

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire,

Proposition. Les assertions suivantes sont équivalentes :

- i) ϕ est injective
- ii) Pour tout $X \in \mathbb{K}^n$ on a " $\phi(X) = \mathbf{0}_p \implies X = \mathbf{0}_n$ "
- iii) $\text{Ker } \phi = \{\mathbf{0}_n\}$.

Corollaire. On a l'implication

$$\phi \text{ injective} \implies p \geq n.$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{3,4}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$)

$$AX = \mathbf{0}_3 \Leftrightarrow (\mathcal{E}_0) \begin{pmatrix} * & * & * & * & 0 \\ * & * & * & * & 0 \\ * & * & * & * & 0 \end{pmatrix}$$

Algorithme de Gauss :

► Etape 0+1

$$(\mathcal{E}_0) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * & 0 \\ 0 & * & * & * & 0 \\ 0 & * & * & * & 0 \end{pmatrix}$$

► Etape 2

$$(\mathcal{E}_0) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * & 0 \\ 0 & * & * & * & 0 \\ 0 & 0 & * & * & 0 \end{pmatrix}$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{3,4}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$)

$$AX = \mathbf{0}_3 \Leftrightarrow (\mathcal{E}_0) \begin{pmatrix} * & * & * & * & 0 \\ * & * & * & * & 0 \\ * & * & * & * & 0 \end{pmatrix}$$

Le système échelonné est compatible et contient au moins une variable libre :

$$(\mathcal{E}_0) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * & 0 \\ 0 & * & * & * & 0 \\ 0 & 0 & * & * & 0 \end{pmatrix}$$

Donc

Ker A est infini



B.4.c) SUR LA SURJECTIVITÉ DES APPLICATIONS LINÉAIRES.



Applications linéaires surjectives

$\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ application linéaire

Rappel. Φ surjective \iff

$$\forall Y \in \mathbb{K}^p \quad \exists X \in \mathbb{K}^n, \Phi(X) = Y$$

Définition. On appelle **image** de Φ

$$\text{Im } \Phi = \{ Y \in \mathbb{K}^p \quad \text{t.q.} \quad \exists X \in \mathbb{K}^n, \Phi(X) = Y \}$$

Définition. Pour $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$, on appelle **image** de A

$$\text{Im } A = \{ Y \in \mathbb{K}^p \quad \text{t.q.} \quad \exists X \in \mathbb{K}^n, AX = Y \}.$$



Applications linéaires surjectives

$\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ application linéaire

Rappel. Φ surjective \iff

$$\forall Y \in \mathbb{K}^p \quad \exists X \in \mathbb{K}^n, \Phi(X) = Y$$

Définition. On appelle **image** de Φ

$$\text{Im } \Phi = \Phi(\mathbb{K}^n)$$

Définition. Pour $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$, on appelle **image** de A

$$\text{Im } A = \{ Y \in \mathbb{K}^p \quad \text{t.q.} \quad \exists X \in \mathbb{K}^n, \quad AX = Y \}.$$



Calcul de l'image

Remarque. Montrer que $B \in \text{Im } A$ revient à montrer que le système associé à l'équation $AX = B$ est compatible.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ alors

$$B \in \text{Im } A \iff \exists X \in \mathbb{R}^3 \text{ t.q. } AX = B$$



Calcul de l'image

Remarque. Montrer que $B \in \text{Im } A$ revient à montrer que le système associé à l'équation $AX = B$ est compatible.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ alors

$$B \in \text{Im } A$$

$$\iff \exists (x_1, x_2, x_3) \text{ solution de } \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 = b_2 \end{cases}$$



Calcul de l'image

Remarque. Montrer que $B \in \text{Im } A$ revient à montrer que le système associé à l'équation $AX = B$ est compatible.

Exemple.

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ alors

$$B \in \text{Im } A$$

$$\iff \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 = b_2 \end{cases} \text{ est compatible.}$$



Poursuite de l'exemple

Soit $B \in \mathbb{R}^2$

$$(\mathcal{E}_B) \quad \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \\ 4x_1 - 2x_2 + x_3 = b_2 \end{cases}$$

Alors

$$(\mathcal{E}_B) \Leftrightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 = b_1 \\ -10x_2 + 5x_3 = b_2 - 4b_1 \end{cases}$$

Conclusions. A est surjective et

$$\text{Ker } A = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ t \\ t \end{pmatrix}, t \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\Phi_A^{-1} \left(\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 4 \end{pmatrix} \right\} \right) = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ t \\ t \end{pmatrix}, t \in \mathbb{R} \right\}$$



Résolution de l'équation $AX = B$

$$A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$$

Proposition. Pour tout $B \in \text{Im}A$ et $X_B \in \Phi_A^{-1}(\{B\})$ on a
$$\Phi_A^{-1}(\{B\}) = \{X_B + X, X \in \text{Ker } \Phi_A\}.$$

Corollaire. Pour tout $B \in \mathbb{K}^p$ on a l'une des trois situations : suivantes

- ▶ l'équation $AX = B$ n'a pas de solution
($B \notin \text{Im } A$)
- ▶ l'équation $AX = B$ a exactement une solution
($B \in \text{Im } A$ et A injective)
- ▶ l'équation $AX = B$ a une infinité de solutions
($B \in \text{Im } A$ et A non-injective)



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y = \phi(X) \quad Y' = \phi(X')$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\lambda Y = \phi(\lambda X)$$



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y + Y' = \phi(X) + \phi(X') = \phi(X + X')$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$Y = \phi(X)$$



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y + Y' \in \text{Im } \phi$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$Y = \phi(X)$$



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y + Y' \in \text{Im } \phi$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\lambda Y = \lambda \phi(X) = \phi(\lambda X)$$



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y + Y' \in \text{Im } \phi$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\lambda Y \in \text{Im } \phi$$



Etude de l'image

Soit $\phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$

Proposition. $\text{Im } \phi$ est un sous-espace vectoriel de \mathbb{K}^p :

▶ $\mathbf{0}_p \in \text{Im } \phi$

▶ pour tout $(Y, Y') \in \text{Im } \phi$,

$$Y + Y' \in \text{Im } \phi$$

▶ pour tout $Y \in \text{Im } \phi$ et $\lambda \in \mathbb{K}$,

$$\lambda Y \in \text{Im } \phi$$

Corollaire. Pour tout $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$ de colonnes C_1, \dots, C_n on a :

$$\text{Im } A = \langle C_1, \dots, C_n \rangle.$$



Résultats principaux

Soit $A \in \mathcal{M}_{p,n}(\mathbb{K})$,

Proposition. Les assertions suivantes sont équivalentes :

- i) A est surjective
- ii) Pour tout $B \in \mathbb{K}^p$ l'équation $AX = B$ admet au moins une solution.
- iii) $\langle C_1, \dots, C_n \rangle = \mathbb{K}^p$

Corollaire. On a l'implication

$$\Phi_A \text{ surjective} \implies p \leq n.$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{4,3}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$) et $B \in \mathbb{K}^4$

$$AX = B \Leftrightarrow (\mathcal{E}_B) \begin{pmatrix} * & * & * & b_1 \\ * & * & * & b_2 \\ * & * & * & b_3 \\ * & * & * & b_4 \end{pmatrix}$$

Algorithme de Gauss :

- ▶ Etape 0+1

$$(\mathcal{E}_B) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & * & * & * \end{pmatrix}$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{4,3}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$) et $B \in \mathbb{K}^4$

$$AX = B \Leftrightarrow (\mathcal{E}_B) \begin{pmatrix} * & * & * & b_1 \\ * & * & * & b_2 \\ * & * & * & b_3 \\ * & * & * & b_4 \end{pmatrix}$$

Algorithme de Gauss :

► Etape 2

$$(\mathcal{E}_B) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & * & * \end{pmatrix}$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{4,3}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$) et $B \in \mathbb{K}^4$

$$AX = B \Leftrightarrow (\mathcal{E}_B) \begin{pmatrix} * & * & * & b_1 \\ * & * & * & b_2 \\ * & * & * & b_3 \\ * & * & * & b_4 \end{pmatrix}$$

Algorithme de Gauss :

► Etape 3

$$(\mathcal{E}_B) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & * \end{pmatrix}$$



Illustration

Soit $A \in \mathcal{M}_{4,3}(\mathbb{K})$ (on a $3 < 4$) et $B \in \mathbb{K}^4$

$$AX = 0 \Leftrightarrow (\mathcal{E}_B) \begin{pmatrix} * & * & * & b_1 \\ * & * & * & b_2 \\ * & * & * & b_3 \\ * & * & * & b_4 \end{pmatrix}$$

Le système échelonné équivalent peut être incompatible :

$$(\mathcal{E}_0) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} * & * & * & * \\ 0 & * & * & * \\ 0 & 0 & * & * \\ 0 & 0 & 0 & *(=1) \end{pmatrix}$$



B.4.D) BIJECTIVITÉ DES APPLICATIONS LINÉAIRES.



Rappels

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , $(n, p) \in [\mathbb{N}^*]^2$

Définition. Une application linéaire $\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ est bijective si et seulement si elle est injective et surjective.

Contraintes. Soit $\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ linéaire bijective :

$$\left. \begin{array}{l} \Phi \text{ injective} \implies n \leq p \\ \Phi \text{ surjective} \implies n \geq p \end{array} \right\} \implies n = p.$$

Proposition.

Si $\Phi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^p$ est linéaire bijective alors $n = p$.



Bijectif vs inversible

Rappel. $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective si et seulement si il existe $\Psi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ telle que

$$\Phi \circ \Psi = id_{\mathbb{K}^n} \quad \Psi \circ \Phi = id_{\mathbb{K}^n}.$$

Remarque. Ψ est unique et on a $\Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$

$$"\Phi(x) = y \text{ et } \Phi(x') = y'" \implies \Phi(x + x') = y + y'$$

Convention.

- ▶ Si $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective on dit qu'elle est **inversible**. On note Φ^{-1} l'application Ψ associée.
- ▶ $\mathcal{G}l(\mathbb{K}^n) = \{\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n), \text{inversible}\}$



Bijectif vs inversible

Rappel. $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective si et seulement si il existe $\Psi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ telle que

$$\Phi \circ \Psi = id_{\mathbb{K}^n} \quad \Psi \circ \Phi = id_{\mathbb{K}^n}.$$

Remarque. Ψ est unique et on a $\Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$

$$"x = \Psi(y) \text{ et } x' = \Psi(y')" \implies x + x' = \Psi(y + y').$$

Convention.

- ▶ Si $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective on dit qu'elle est **inversible**. On note Φ^{-1} l'application Ψ associée.
- ▶ $\mathcal{G}l(\mathbb{K}^n) = \{\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n), \text{inversible}\}$



Bijectif vs inversible

Rappel. $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective si et seulement si il existe $\Psi : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ telle que

$$\Phi \circ \Psi = id_{\mathbb{K}^n} \quad \Psi \circ \Phi = id_{\mathbb{K}^n}.$$

Remarque. Ψ est unique et on a $\Psi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$

$$\Psi(y) + \Psi(y') = \Psi(y + y') \quad \text{de même} \quad \Psi(\lambda y) = \lambda \Psi(y).$$

Convention.

- ▶ Si $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$ est bijective on dit qu'elle est **inversible**. On note Φ^{-1} l'application Ψ associée.
- ▶ $\mathcal{G}l(\mathbb{K}^n) = \{\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n), \text{inversible}\}$



Vision matricielle

Définition. Une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est dite **inversible** si il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que

$$(*) \quad AB = BA = I_n.$$

Remarque. Si A est inversible :

- ▶ $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$ et $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$.
- ▶ si B et B' satisfont $(*)$ alors

$$BAB' = B'$$



Vision matricielle

Définition. Une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est dite **inversible** si il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que

$$(*) \quad AB = BA = I_n.$$

Remarque. Si A est inversible :

- ▶ $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$ et $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$.
- ▶ si B et B' satisfont $(*)$ alors

$$B = BAB' (= B')$$



Vision matricielle

Définition. Une matrice $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est dite **inversible** si il existe $B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ tel que

$$(*) \quad AB = BA = I_n.$$

Remarque. Si A est inversible :

- ▶ $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$ et $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$.
- ▶ $\exists ! B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ satisfaisant (*)

Convention.

- ▶ Si $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ est inversible. On note A^{-1} l'unique B satisfaisant (*).
- ▶ $\mathcal{G}l_n(\mathbb{K}) = \{A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K}), \text{ inversible}\}$



Deux résultats

$\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} , $n \in \mathbb{N}^*$

Proposition Soit $A \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K})$ alors pour tout $y \in \mathbb{K}^n$ il existe un unique $x \in \mathbb{K}^n$ tel que $Ax = y$.

Proposition Soit $(A, B) \in [\mathcal{G}l_n(\mathbb{K})]^2$ alors

- ▶ $A^{-1} \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K})$ et $[A^{-1}]^{-1} = A$
- ▶ $AB \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K})$ et $[AB]^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.



Cette proposition n'est vraie que pour le produit et en particulier **pas pour la somme** de deux matrices inversibles.



Exemples

Matrices de permutation

Soit

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors

$$AB = BA = I_3 \implies A \in \mathcal{GL}_3(\mathbb{R})$$



Ici, le fait que $A^{-1} = A$ est très particulier.
Ce n'est pas le cas en général.



Généralisation

Matrices de permutation

Proposition. Soit $n \in \mathbb{N}$ et $k_1, k_2 \in \{1, \dots, n\}$ distincts.

Soit $P[k_1, k_2] \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ définie par :

$$p_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \text{ et } i \notin \{k_1, k_2\} \\ 1 & \text{si "i = k}_1 \text{ et } j = k_2" \text{ ou "i = k}_2 \text{ et } j = k_1" \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Alors $P[k_1, k_2]$ est inversible.

Remarque. $\Phi_{P[k_1, k_2]} : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ satisfait

- ▶ $\Phi_{P[k_1, k_2]}(\mathbf{e}_i) = \mathbf{e}_i$ si $i \notin \{k_1, k_2\}$
 - ▶ $\Phi_{P[k_1, k_2]}(\mathbf{e}_{k_1}) = \mathbf{e}_{k_2}$
 - ▶ $\Phi_{P[k_1, k_2]}(\mathbf{e}_{k_2}) = \mathbf{e}_{k_1}$
- $$\implies \Phi_{P[k_1, k_2]} \circ \Phi_{P[k_1, k_2]} = id_{\mathbb{K}^n}.$$



Exemples

Matrices de combinaison

Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -5 & 4 & 3 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{5}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{3}{4} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Alors

$$AB = BA = I_3 \implies A \in \mathcal{GL}_3(\mathbb{R})$$



Généralisation

Matrices de combinaison

Proposition. Soit $n \in \mathbb{N}$, $k \in \{1, \dots, n\}$ et $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{K}^n$ tel que $a_k \neq 0$.

Soit $T_{\mathbf{a}}^k \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ définie par :

$$t_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \neq k \\ 0 & \text{si } i \neq j \text{ et } i \neq k \\ a_j & \text{si } i = k \end{cases}$$

Alors $T_{\mathbf{a}}^k$ est inversible.

Remarque. $\Phi_{T_{\mathbf{a}}^k} : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{K}^n$ satisfait

- ▶ $\Phi_{T_{\mathbf{a}}^k}(\mathbf{e}_i) = \mathbf{e}_i + a_i \mathbf{e}_k$ si $i \neq k$
- ▶ $\Phi_{T_{\mathbf{a}}^k}(\mathbf{e}_k) = a_k \mathbf{e}_k$.



Recherche de l'inverse

Premier essai

Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 \\ 3 & -12 & -2 \\ -2 & 8 & 2 \end{pmatrix}$$

alors

"A inversible \iff

$\forall B \in \mathbb{R}^3, AX = B$ a une unique solution"

Remarque. De plus, si A est inversible A^{-1} est donné par la formule qui donne X en fonction de B .



Recherche de l'inverse

Premier essai

Matrice augmentée du système $AX = B$:

$$\begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 & b_1 \\ 3 & -12 & -2 & b_2 \\ -2 & 8 & 2 & b_3 \end{pmatrix}$$

Etape 1 :

$$\begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 & b_1 \\ 0 & -3 & -2 & b_2 - 3b_1 \\ 0 & 2 & 2 & b_3 + 2b_1 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 + 2L_1 \end{array}$$



Recherche de l'inverse

Premier essai

Travail préparatoire pour l'étape 2 :

$$\begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 & b_1 \\ 0 & -1 & 0 & b_2 + b_3 - b_1 \\ 0 & 2 & 2 & b_3 + 2b_1 \end{pmatrix} \quad L_2 \leftarrow L_2 + L_3$$

Etape 2 :

$$\begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 & b_1 \\ 0 & 1 & 0 & b_1 - b_2 - b_3 \\ 0 & 0 & 1 & b_2 + 3b_3/2 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} L_2 \leftarrow -L_2 \\ L_3 \leftarrow (L_3 + 2L_2)/2 \end{array}$$



Recherche de l'inverse

Premier essai

Remontée :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 4b_1 - 3b_2 - 3b_3 \\ 0 & 1 & 0 & b_1 - b_2 - b_3 \\ 0 & 0 & 1 & b_2 + 3b_3/2 \end{pmatrix} \quad L_1 \leftarrow L_1 + 3L_2$$

Conclusion : L'unique solution de $AX = B$ est

$$X = \begin{pmatrix} 4b_1 - 3b_2 - 3b_3 \\ b_1 - b_2 - b_3 \\ b_2 + 3b_3/2 \end{pmatrix}$$



Recherche de l'inverse

Premier essai

Remontée :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 4b_1 - 3b_2 - 3b_3 \\ 0 & 1 & 0 & b_1 - b_2 - b_3 \\ 0 & 0 & 1 & b_2 + 3b_3/2 \end{pmatrix} L_1 \leftarrow L_1 + 3L_2$$

Conclusion : $A \in \mathcal{GL}_3(\mathbb{R})$ et

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



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 1. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans variable libre (*i.e.* $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent a n variables principales sur n équations différentes
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle indépendamment de B

$\implies AX = B$ est toujours compatible



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 1. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans variable libre (*i.e.* $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent a n variables principales sur n équations différentes
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle indépendamment de B

$$\implies \text{Im } A = \mathbb{K}^n.$$



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 1. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans variable libre (*i.e.* $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent a n variables principales sur n équations différentes
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle indépendamment de B

$$\implies A \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K}).$$



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 2. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans condition de compatibilité (*i.e.* $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de variable libre

$\implies AX = \mathbf{0}_n$ a une unique solution



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 2. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans condition de compatibilité (*i.e.* $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de variable libre

$$\implies \text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}.$$



Interprétations du calcul précédent

Remarque.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B

Conséquence 2. Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ et $B \in \mathbb{K}^n$. Si la résolution par Gauss du système $AX = B$ aboutit à un système sans condition de compatibilité (*i.e.* $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$) alors

- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de ligne de coefficient globalement nulle
- ▶ le système échelonné équivalent n'a jamais de variable libre

$$\implies A \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K}).$$



Interprétations du calcul précédent

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$,

Proposition. Les assertions suivantes sont équivalentes :

- i) $A \in \mathcal{G}l_n(\mathbb{K})$
- ii) $\text{Ker } A = \{\mathbf{0}_n\}$
- iii) $\text{Im } A = \mathbb{K}^n$



Cette proposition n'est vraie que pour des matrices carrées



Interprétations du calcul précédent

Soit $\Phi \in \mathcal{L}(\mathbb{K}^n)$,

Proposition. Les assertions suivantes sont équivalentes :

- i) $\Phi \in \mathcal{G}l(\mathbb{K}^n)$
- ii) Φ est injective
- iii) Φ est surjective



Cette proposition n'est vraie que pour des applications linéaires entre espaces de même dimension



Interprétations du calcul précédent

Remarques.

- ▶ Les différentes étapes du calcul ne dépendent pas de la donnée B
- ▶ Pour calculer A^{-1} il suffit de calculer l'unique solution de

$$AX = \mathbf{e}$$

pour tout élément \mathbf{e} de la base canonique. On construit alors A^{-1} en rangeant dans l'ordre les solutions.



Algorithme de Gauss Jordan

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$

Préparation. On écrit la matrice et à son côté la matrice identité de même taille.

A. Inversibilité ?

- ▶ On applique l'algorithme de Gauss en opérant simultanément les combinaisons sur la matrice qui contenait l'identité.
- ▶ A la fin de Gauss la matrice qui contenait A est triangulaire supérieure
 - ▶ si tous les coeff. diag. sont non nuls A est inversible
 - ▶ sinon A n'est pas inversible



Algorithme de Gauss Jordan

B. Calcul de l'inverse.

- ▶ On réduit la matrice triangulaire supérieure en opérant simultanément les combinaisons sur la matrice qui contenait l'identité.
- ▶ Une fois la réduction finie, la matrice qui contenait A est maintenant la matrice identité et la matrice qui contenait la matrice identité contient A^{-1} .



Algorithme de Gauss

Exemple

Soit

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -3 & 0 \\ 3 & -12 & -2 \\ -2 & 8 & 2 \end{pmatrix}$$

Préparation

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & -12 & -2 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 8 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 3 & -12 & -2 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 8 & 2 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 2 & 2 & 0 & 1 \end{array} \right) \begin{array}{l} L_2 \leftarrow L_2 - 3L_1 \\ L_3 \leftarrow L_3 + 2L_1 \end{array}$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 2 & 3 \end{array} \right) \quad L_3 \leftarrow 3L_3 + 2L_2$$

$\implies A$ est inversible



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 2 & 3 \end{array} \right)$$

$\implies A$ est inversible

B. Calcul de A^{-1}

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 3/2 \end{array} \right) \quad L_3 \leftarrow L_3/2$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 2 & 3 \end{array} \right)$$

$\implies A$ est inversible

B. Calcul de A^{-1}

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 3/2 \end{array} \right) \quad L_2 \leftarrow (L_2 + 2L_1)/(-3)$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 2 & 3 \end{array} \right)$$

$\implies A$ est inversible

B. Calcul de A^{-1}

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 4 & -3 & -3 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 3/2 \end{array} \right) \quad L_1 \leftarrow L_1 + 3L_2$$



Algorithme de Gauss

Exemple

A. Inversibilité ?

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -3 & -2 & -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 2 & 3 \end{array} \right)$$

$\implies A$ est inversible

B. Calcul de A^{-1}

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



Justification de l'algorithme de Gauss-Jordan

$$A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$$

Remarque.

Par construction, Si A est inversible, la matrice P construite lors de l'algorithme de Gauss Jordan satisfait :

$$AP = I_n$$

Question. A-t-on $PA = I_n$?



Justification de l'algorithme de Gauss-Jordan

$A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{K})$ de lignes (L_1, \dots, L_n) .

Proposition. Etant donnés $k_1, k_2 \in \{1, \dots, n\}$. La matrice $P[k_1, k_2]A$ est la matrice obtenue en permutant les lignes L_{k_1} et L_{k_2} de A .

Proposition. Etant donnés $k \in \{1, \dots, n\}$ et $(a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{K}^n$ la matrice $T_a^k A$ est la matrice obtenue en remplaçant la ligne k de A par

$$\sum_{i=1}^n a_i L_i.$$



Justification de l'algorithme de Gauss Jordan

Corollaire. Notons $A^{(k)}$ et $P^{(k)}$ les matrices de gauche et de droite obtenues après k étapes de l'application de l'algorithme de Gauss-Jordan. On a :

$$P^{(k)}A = A^{(k)} \text{ quelque soit } k$$

Remarque. En particulier, si A est inversible, à la fin de l'algorithme de Gauss-Jordan, la matrice P construite satisfait

$$PA = I_n.$$

