### Exemple

Considérons l'application  $T: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$  donnée par

$$T(\vec{x}) = \begin{pmatrix} 3x_1 - x_2 \\ 5x_1 + 2x_2 \\ x_1 + x_2 \end{pmatrix}$$

# Noyau et image d'une application

**Définition 24** (Noyau et image). Soit  $T: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  une application linéaire. Le noyau de T est

L'image de T est

# Exemples

### Chapitre 2 : Calcul Matriciel

#### But

On a vu que les systèmes d'équations linéaires sont étroitement liés à la notion de matrice, à travers la matrice des coefficients ainsi que la matrice augmentée associées. L'étude plus approfondie des matrices fournira des outils pour la résolution des systèmes :

- 1. Lorsque A est carrée et que l'application  $T_A$  associée est bijective, on utilisera la matrice associée à l'application inverse de  $T_A$ .
- 2. Lorsque la matrice est rectangulaire  $(n \neq m)$ , on travaillera avec des factorisations matricielles.
- 3. Pour des matrices de grande taille, on pourra les étudier par blocs.

## 2.1 Opérations matricielles

On note  $M_{m\times n}(\mathbb{R})$  l'ensemble de toutes les matrices de taille  $m\times n$  dont les coefficients sont des nombres réels. Considérons une matrice  $A\in M_{m\times n}(\mathbb{R})$ . On utilisera les notations suivantes :

On notera encore  $0_{m\times n} \in M_{m\times n}(\mathbb{R})$  la matrice dont tous les coefficients valent 0, dite *matrice nulle*, ainsi que  $I_n \in M_{n\times n}(\mathbb{R})$  la matrice carrée qui a des 1 sur la diagonale et dont tous les autres coefficients sont nuls, dite *matrice identité*.

#### Addition de matrices

Soient  $A, B \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ . On définit la somme A+B de la façon suivante :

#### Multiplication par un scalaire

Pour  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ , on définit  $\lambda A$  par

**Théorème 13.** Soient A,B et  $C \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  et  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ . Alors on a

$$1. A + B = B + A$$

2. 
$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

$$\beta. A + 0_{m \times n} = A$$

$$4. \ \lambda(A+B) = \lambda A + \lambda B$$

5. 
$$(\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$$

$$6. (\lambda \mu) A = \lambda(\mu A)$$

$$7. \ 1 \cdot A = A$$

$$8. \ 0 \cdot A = 0_{m \times n}$$

Ces propriétés découlent de la définition de l'addition des matrices, de la multiplication par un scalaire et des propriétés de  $\mathbb{R}$ .

### Multiplication de matrices

La définition de la multiplication de deux matrices A et B découle naturellement de la composition des applications linéaires  $T_A$  et  $T_B$  associées.

### Définition

Soient  $T_B: \mathbb{R}^p \to \mathbb{R}^n$  et  $T_A: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  des applications. On définit l'application composée  $T_A \circ T_B: \mathbb{R}^p \to \mathbb{R}^m$  par

**Remarque :** Si  $T_A$  et  $T_B$  sont linéaires, alors l'application composée  $T_A \circ T_B$  est aussi linéaire.

Conséquence : La matrice associée à l'application  $T_A \circ T_B$  existe.

Exemple

Définition 25 (Produit matriciel).

Soient  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  et  $B \in M_{n \times p}(\mathbb{R})$  deux matrices. Alors le produit AB est défini par

# Règle ligne-colonne

Si  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  et  $B \in M_{n \times p}(\mathbb{R})$  sont des matrices, alors leur produit C = AB est donné par  $C = (c_{ij})$  où

# Exemple

**Théorème 14.** Soient  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$  une matrice et B et C des matrices telles que les expressions ci-dessous soient définies. On a

1. 
$$A(BC) = (AB)C$$

$$2. A(B+C) = AB + AC$$

$$3. (A+B)C = AC + BC$$

4. 
$$\lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$$
 pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ 

5. 
$$A = AI_{n \times n} = I_{m \times m}A$$

### Illustration

Remarques importantes concernant les propriétés du produit matriciel