

Ce laboratoire a pour objectif de vous familiariser aux concepts fondamentaux de l'algèbre linéaire et leur manipulation pratique à l'aide de **NumPy**, en ciblant les applications en Intelligence Artificielle.

Section 1 : Introduction aux Vecteurs (Rappel)

Exercice 1.1 : Crédation et Dimensions

1. Créez un **vecteur ligne** **v₁** contenant les entiers 1, 3, 5, 7.
2. Créez un **vecteur colonne** **v₂** contenant les flottants 0.5, -2.1, 4.0.
3. Affichez la **forme** (shape) et le **nombre de dimensions** (ndim) de **v₁** et **v₂**.

Exercice 1.2 : Produit Scalaire (Dot Product)

Soient **x** = [2, -1, 0] et **y** = [4, 5, 6].

1. Calculez le **produit scalaire** **x · y** en utilisant `np.dot()` ou l'opérateur `@`.

Section 2 : Introduction aux Matrices et Opérations Fondamentales (Rappel)

Exercice 2.1 : Crédation et Attributs

1. Créez la **matrice M** suivante :

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$$

2. Affichez la **forme** (`shape`) et calculez la **transposée** **M^T**.

Exercice 2.2 : Multiplication Matrice-Matrice

Soient les matrices **A** et **B** :

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 3 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 \end{pmatrix}$$

1. Calculez le produit matriciel **C** = **AB** en utilisant l'opérateur `@`.

scalar vector matrix tensor

$$1 \quad \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 2 & 8 \\ 6 & 3 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} [3 5] & [3 5] \\ [3 5] & [3 5] \end{bmatrix}$$

Section 3 : Résolution de Systèmes Linéaires

La résolution de systèmes d'équations est essentielle en optimisation et en régression linéaire.

Un système peut s'écrire sous la forme $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$.

Exercice 3.1 : Utilisation de `np.linalg.solve`

Considérez le système d'équations suivant :

$$\begin{cases} 2x + 1y &= 7 \\ 1x - 3y &= -7 \end{cases}$$

1. Définissez la **matrice des coefficients A** (les coefficients de x et y).
2. Définissez le **vecteur résultat b**.
3. Utilisez la fonction `np.linalg.solve(A, b)` pour trouver le vecteur solution $\mathbf{x} = [x, y]$.
4. Vérifiez votre solution en calculant \mathbf{Ax} et en confirmant qu'il est égal à \mathbf{b} .

Exercice 3.2 : Inverse de Matrice

La solution d'un système peut aussi être trouvée par $\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$.

1. Calculez l'**inverse** de la matrice \mathbf{A} (définie en 3.1) en utilisant `np.linalg.inv()`.
2. Calculez \mathbf{x} en utilisant l'inverse et la multiplication matricielle.
3. *Observation* : Quelle est la différence entre utiliser `solve` et calculer l'inverse pour résoudre un système ? (Réponse : `solve` est généralement **plus rapide et plus stable numériquement**).

Section 4 : Valeurs et Vecteurs Propres (Eigendecomposition) ↗

Les valeurs et vecteurs propres (Eigenvalues et Eigenvectors) sont à la base de techniques comme la **PCA** (Analyse en Composantes Principales), utilisée pour la réduction de dimensionnalité des données.

Exercice 4.1 : Calcul de l'Eigendecomposition

Soit la matrice de covariance **C** (symétrique) :

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$$

1. Utilisez la fonction `np.linalg.eig(C)` pour calculer :
 - Le vecteur des **valeurs propres** (λ , `eigenvalues`).
 - La matrice des **vecteurs propres** (\mathbf{V} , `eigenvectors`).

Exercice 4.2 : Vérification

La relation fondamentale des vecteurs et valeurs propres est $\mathbf{C}\mathbf{v} = \lambda\mathbf{v}$, où \mathbf{v} est un vecteur propre et λ sa valeur propre associée.

1. Extrayez le **premier vecteur propre** \mathbf{v}_1 (la première colonne de la matrice de vecteurs propres).
2. Extrayez la **première valeur propre** λ_1 .
3. Calculez le produit matriciel $\mathbf{C}\mathbf{v}_1$ (le côté gauche de l'équation).
4. Calculez le produit scalaire $\lambda_1\mathbf{v}_1$ (le côté droit de l'équation).
5. Vérifiez que les résultats des étapes 3 et 4 sont égaux (ou très proches, compte tenu de la précision des flottants).