

# Chapitre 5 : Produit scalaire et norme

Sandrine CHARLES : [scharles@biomserv.univ-lyon1.fr](mailto:scharles@biomserv.univ-lyon1.fr)

|   |    |
|---|----|
| Introduction .....  | 2  |
| 1 Produit scalaire .....                                  | 2  |
| 1.1 Le produit scalaire canonique de $\mathbb{R}^n$ ..... | 3  |
| 1.2 D'autres exemples .....                               | 4  |
| 2 Inégalité de Cauchy-Schwartz et applications.....       | 5  |
| 3 Orthogonalité, projection.....                          | 6  |
| 3.1 Définition.....                                       | 6  |
| 3.2 Recherche de vecteurs orthogonaux .....               | 7  |
| 3.3 Supplémentaire orthogonal.....                        | 7  |
| 3.4 Ensembles orthogonaux.....                            | 7  |
| 3.5 Projecteur orthogonal .....                           | 9  |
| 4 Distance euclidienne .....                              | 10 |
| 5 Déterminant et volume .....                             | 11 |
| 6 Exemples d'utilisation en Biologie.....                 | 12 |

## Introduction

La notion d'espace vectoriel constitue le cadre général de l'Algèbre Linéaire. La richesse de cette théorie s'accroît si on y ajoute d'autres structures. La plus importante d'entre elles fait référence aux mesures de longueurs, de distance et d'angle : c'est la structure métrique. Et c'est la notion de [produit scalaire](#) qui permet de donner un sens, de définir, et d'étudier les propriétés métriques d'un espace vectoriel.

### 1 Produit scalaire

#### Définition 1

Soit  $\varphi$  une application de  $E \times E$  dans  $\mathbb{R}$  qui à tout couple  $(\vec{u}, \vec{v})$  de vecteurs de  $E$  fait correspondre un réel  $\varphi(\vec{u}, \vec{v})$ .  $\varphi$  est une **forme bilinéaire**, si elle est linéaire par rapport à  $\vec{u}$  et par rapport à  $\vec{v}$  :

$$\forall \vec{u}_1, \vec{u}_2 \in E, \forall \vec{v} \in E, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R} \quad \varphi(\lambda \vec{u}_1 + \mu \vec{u}_2, \vec{v}) = \lambda \varphi(\vec{u}_1, \vec{v}) + \mu \varphi(\vec{u}_2, \vec{v})$$

$$\forall \vec{u} \in E, \forall \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in E, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R} \quad \varphi(\vec{u}, \lambda \vec{v}_1 + \mu \vec{v}_2) = \lambda \varphi(\vec{u}, \vec{v}_1) + \mu \varphi(\vec{u}, \vec{v}_2)$$

#### Remarque

Cette définition rejoint celle des [formes multilinéaires](#) introduite pour les déterminants.

#### Proposition 1

- (i)  $\varphi$  est **symétrique** si  $\forall \vec{u}, \vec{v} \in E, \varphi(\vec{u}, \vec{v}) = \varphi(\vec{v}, \vec{u})$
- (ii)  $\varphi$  est **définie** si  $\forall \vec{u} \in E, \varphi(\vec{u}, \vec{u}) = 0 \Rightarrow \vec{u} = \vec{0}$
- (iii)  $\varphi$  est **positive** si  $\forall \vec{u} \in E, \varphi(\vec{u}, \vec{u}) \geq 0$

#### Définition 2

On appelle **produit scalaire** une forme bilinéaire symétrique, définie et positive.

**Notations** du produit scalaire :  $\varphi(\vec{u}, \vec{v})$      $(\vec{u} | \vec{v})$      $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$      $\vec{u} \cdot \vec{v}$

Dans toute la suite du cours nous adopterons la notation  $\vec{u} \cdot \vec{v}$ .

**Remarques**

- Un espace vectoriel est muni *a priori* de plusieurs produits scalaires.
- $\vec{u} \cdot \vec{v}$  est une opération entre deux vecteurs ; le résultat est un scalaire.

**Définition 3**

Un espace vectoriel muni d'un produit scalaire est appelé **espace préhilbertien**.

D'après la définition du produit scalaire,  $\vec{u} \cdot \vec{u}$  est positif ou nul ; Il admet donc une racine carrée que l'on note  $\|\vec{u}\|_{\bullet} = \sqrt{\vec{u} \cdot \vec{u}}$ .

**Définition**

On appelle **norme** ou **longueur** du vecteur  $\vec{u}$  associée au produit scalaire ( $\bullet$ ) et notée  $\|\vec{u}\|_{\bullet}$ , le scalaire :

$$\|\vec{u}\|_{\bullet} = \sqrt{\vec{u} \cdot \vec{u}} \Leftrightarrow \|\vec{u}\|_{\bullet}^2 = \vec{u} \cdot \vec{u}$$

1.1 Le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ 

On rappelle que  $\mathbb{R}^n$  est un espace vectoriel.

**Proposition**

L'application suivante est un produit scalaire :

$$\begin{aligned} \varphi: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n &\rightarrow \mathbb{R} && \text{avec } \vec{x} = (x_1, \dots, x_n) \text{ et } \vec{y} = (y_1, \dots, y_n) \\ (\vec{x}, \vec{y}) &\mapsto \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{aligned}$$

On l'appelle **produit scalaire canonique** de  $\mathbb{R}^n$ .

**Démonstration****Définition**

L'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$  muni de son produit scalaire canonique est appelé **espace euclidien** de dimension  $n$ .

→ Dans toute la suite du chapitre, nous ferons toujours référence pour  $\mathbb{R}^n$ , *sauf mention contraire*, au produit scalaire canonique.

### Remarque

Si on désigne par  $\mathbf{X}$  et  $\mathbf{Y}$  les matrices des coordonnées des vecteurs  $\vec{x} = (x_1, \dots, x_n)$  et  $\vec{y} = (y_1, \dots, y_n)$ , alors on a  $\boxed{\vec{x} \cdot \vec{y} = {}^t \mathbf{X} \mathbf{Y}}$ .

### Exemple

Soient  $\vec{x} = (1, -2, 5)$  et  $\vec{y} = (2, -1, 3)$  deux vecteurs de  $\mathbb{R}^3$  muni de son produit scalaire canonique. Vérifier la proposition précédente. [Réponse](#).

### Proposition

$\mathbb{R}^n$  étant muni de son produit scalaire canonique, la norme de  $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$  s'écrit :

$$\|\vec{x}\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 \Leftrightarrow \|\vec{x}\|^2 = \vec{x} \cdot \vec{x} = {}^t \mathbf{X} \mathbf{X}$$

### Exemple

On suppose  $\mathbb{R}^3$  muni de son produit scalaire canonique. Calculer la norme de  $\vec{x} = (2, -2, -1)$ .  
Normer  $\vec{x}$ . [Réponse](#).

## 1.2 D'autres exemples

1. Soit  $V$  l'ensemble des fonctions continues sur l'intervalle  $[a, b]$ .  $V$  est un espace vectoriel.

Alors l'expression suivante définit un produit scalaire sur  $V$  :

$$f \cdot g = \int_a^b f(t) g(t) dt$$

Où  $f$  et  $g$  sont des fonctions quelconques continues sur  $[a, b]$ .

2. Considérons  $M_{n,p}(\mathbb{R})$  l'ensemble des matrices de dimension  $(n, p)$  à coefficients dans  $\mathbb{R}$ . Nous avons déjà vu que  $M_{n,p}(\mathbb{R})$  est un espace vectoriel ([Chap3, § 2.2](#)).

Alors l'expression suivante définit un produit scalaire sur  $M_{n,p}(\mathbb{R})$  :

$$\mathbf{A} \cdot \mathbf{B} = tr({}^t \mathbf{A} \mathbf{B})$$

où  $tr$  désigne la trace de la matrice  ${}^t\mathbf{AB}$  c'est-à-dire la somme des éléments diagonaux de la matrice. Si  $\mathbf{A} = [a_{ij}]$  et  $\mathbf{B} = [b_{ij}]$  avec  $i = 1, n$  et  $j = 1, p$ , alors :

$$\mathbf{A} \bullet \mathbf{B} = tr({}^t\mathbf{AB}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{ij} b_{ij}$$

## 2 Inégalité de Cauchy-Schwartz et applications

### **Théorème 1** (Inégalité de Schwartz)

Si  $\bullet$  est un produit scalaire sur un espace vectoriel  $E$ , pour tout  $\vec{u}, \vec{v} \in E$  :

$$|\vec{u} \bullet \vec{v}| \leq \sqrt{(\vec{u} \bullet \vec{u})(\vec{v} \bullet \vec{v})} \text{ ce qui équivaut à } |\vec{u} \bullet \vec{v}| \leq \|\vec{u}\| \cdot \|\vec{v}\|.$$

### **Remarque**

Le symbole  $|\cdot|$  désigne la valeur absolue.

### **Théorème 2**

Soit  $E$  un espace préhilbertien. Alors la norme de  $E$  satisfait les propriétés suivantes :

- (i)  $\|\vec{u}\| \geq 0$  et  $\|\vec{u}\| = 0 \Leftrightarrow \vec{u} = \vec{0}$
- (ii)  $\|\lambda\vec{u}\| = |\lambda| \|\vec{u}\|$  ( $\lambda \in \mathbb{R}$ )
- (iii)  $\|\vec{u} + \vec{v}\| \leq \|\vec{u}\| + \|\vec{v}\|$ .

### **Remarque**

La propriété (iii) est appelée « inégalité triangulaire » car si on considère  $\vec{u} + \vec{v}$  comme troisième côté du triangle formé avec  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$ , alors (iii) signifie que la longueur d'un côté du triangle est inférieure ou égale à la somme des longueurs des deux autres côtés.

### **Définition**

Soit  $E$  un espace préhilbertien. Soit  $\vec{u} \in E$ . Si  $\|\vec{u}\| = 1$ , ou si de manière équivalente  $\vec{u} \bullet \vec{u} = 1$ , alors  $\vec{u}$  est appelé un **vecteur unitaire**.

***Proposition***

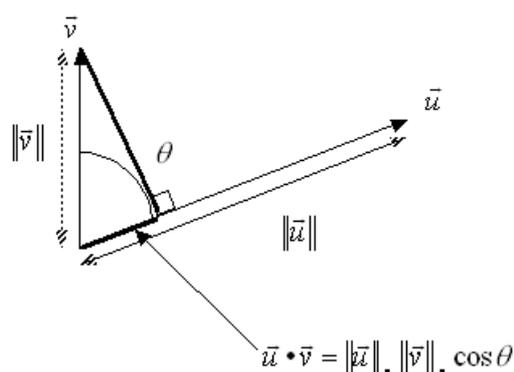
Si  $\vec{x} \neq \vec{0}_E$  un vecteur quelconque de  $E$  espace préhilbertien, alors le vecteur  $\vec{u} = \frac{1}{\|\vec{x}\|} \vec{x}$  est unitaire et colinéaire à  $\vec{x}$ . On appelle  $\vec{u}$  le **vecteur normé** associé à  $\vec{x}$ . Le procédé correspondant s'appelle la **normalisation**.

***Remarque***

Quels que soient les vecteurs  $\vec{u}, \vec{v} \in E$ , l'angle que font entre eux les vecteurs  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  est l'angle  $\theta$  tel que  $0 \leq \theta \leq \pi$  et :

$$\cos \theta = \frac{\vec{u} \cdot \vec{v}}{\|\vec{u}\| \cdot \|\vec{v}\|}$$

D'après l'inégalité de Cauchy-Schwartz,  $-1 \leq \cos \theta \leq 1$ , et donc l'angle  $\theta$  existe toujours et est unique.

***Représentation graphique*****3 Orthogonalité, projection****3.1 Définition*****Définition***

Soit  $E$  un espace préhilbertien. Deux vecteurs  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  de  $E$  sont dits **orthogonaux** si et seulement si :

$$\vec{u} \cdot \vec{v} = 0$$

On dit aussi que  $\vec{u}$  est **orthogonal** à  $\vec{v}$ .

**Remarques**

- ★  $\vec{0} \in E$  est orthogonal à tout vecteur  $\vec{u} \in E$ . En effet,  $\vec{0} \cdot \vec{u} = (0\vec{u}) \cdot \vec{u} = 0(\vec{u} \cdot \vec{u}) = 0$ .
- ★ Inversement, si  $\vec{u}$  est orthogonal à tout vecteur de  $E$ , alors  $\vec{u} = \vec{0}$ . En effet, si  $\vec{u}$  est orthogonal à tout vecteur de  $E$ , alors en particulier  $\vec{u} \cdot \vec{u} = 0$  et donc  $\vec{u} = \vec{0}$ .
- ★  $\vec{u}$  est orthogonal à  $\vec{v}$  si et seulement si  $\cos \theta = 0$ , c'est-à-dire si et seulement si  $\theta = \pm \frac{\pi}{2}$ .

## 3.2 Recherche de vecteurs orthogonaux

Dans le plan, il est parfois utile de savoir trouver rapidement les coordonnées d'un vecteur  $\vec{v}$  orthogonal à un vecteur quelconque  $\vec{u} = (u_1, u_2)$ .

Soit  $\vec{v} = (v_1, v_2)$  orthogonal à  $\vec{u}$ . Alors  $\vec{u} \cdot \vec{v} = 0 \Leftrightarrow u_1 v_1 + u_2 v_2 = 0$ . Si on suppose  $u_1 \neq 0$ , alors on a  $v_1 = -\frac{u_2}{u_1} v_2$ . L'ensemble des vecteurs orthogonaux à  $\vec{u}$  est donc défini comme :

$$\left\{ \vec{v} = (v_1, v_2) \in \mathbb{R}^2 \mid v_1 = -\frac{u_2}{u_1} v_2 \right\}$$

En particulier, si on pose  $v_1 = -u_2$ , alors  $\vec{v} = (-u_2, u_1)$  est orthogonal à  $\vec{u} = (u_1, u_2)$ . De même,  $\vec{v} = (u_2, -u_1)$  est orthogonal à  $\vec{u} = (u_1, u_2)$ .

**Exemple**

Soit  $\vec{u} = (1, 3)$ . Alors  $\vec{v} = (-3, 1)$  est orthogonal à  $\vec{u}$  :  $(1 \ 3) \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \end{pmatrix} = -3 + 3 = 0$ .

3.3 [Supplémentaire orthogonal](#)

## 3.4 Ensembles orthogonaux

*Définitions*

- ★ Un ensemble  $F = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_p\}$  de vecteurs de  $E$ , un espace préhilbertien, est dit **orthogonal** si deux vecteurs quelconques de  $F$  sont orthogonaux :  $\vec{u}_i \cdot \vec{u}_j = 0$ ,  $\forall i \neq j$

★  $F$  est dit **orthonormal**, si  $F$  est orthogonal et si tous les vecteurs de  $F$  sont unitaires :

$$\vec{u}_i \cdot \vec{u}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases}$$

### Remarque

On peut normaliser un ensemble orthogonal en normalisant chacun des vecteurs.

### Théorème 1

Soit  $F$  un ensemble orthogonal de vecteurs non nuls. Alors les vecteurs de  $F$  sont linéairement indépendants.

### Théorème 2 : Pythagore

Soit  $F = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_p\}$  un ensemble orthogonal. Alors :

$$\|\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_p\|_{\bullet}^2 = \|\vec{u}_1\|_{\bullet}^2 + \dots + \|\vec{u}_p\|_{\bullet}^2$$

### Remarque

Ce dernier théorème permet de retrouver le théorème de Pythagore dans le cas du plan. En effet, si on considère deux vecteurs  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  du plan tels que  $\vec{u} \cdot \vec{v} = 0$ , alors :

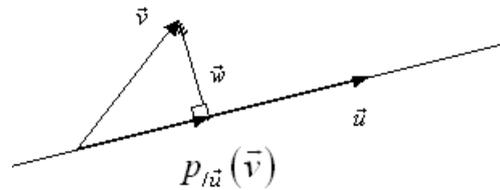
$$\begin{aligned} \|\vec{u} + \vec{v}\|^2 &= (\vec{u} + \vec{v}) \cdot (\vec{u} + \vec{v}) \\ &= (\vec{u} \cdot \vec{u}) + 2(\vec{u} \cdot \vec{v}) + (\vec{v} \cdot \vec{v}) \\ &= (\vec{u} \cdot \vec{u}) + (\vec{v} \cdot \vec{v}) \\ &= \|\vec{u}\|^2 + \|\vec{v}\|^2 \end{aligned}$$

### Proposition

La base canonique  $B = \{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n\}$  de l'espace euclidien  $\mathbb{R}^n$  est une **base orthonormale**. En effet,  $\forall i \neq j \quad \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = 0$  et  $\forall i = 1, n \quad \|\vec{e}_i\|_{\bullet} = 1$ .

### 3.5 Projecteur orthogonal

Soit  $\mathbb{R}^n$  espace euclidien. Considérons une direction définie par un vecteur  $\vec{u} \in \mathbb{R}^n$ . Soit  $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ . Cherchons à caractériser la projection orthogonale de  $\vec{v}$  sur la direction définie par  $\vec{u}$  :



On cherche donc à caractériser le vecteur  $p_{/u}(\vec{v})$  par rapport au vecteur  $\vec{v}$ .

Soit  $\vec{w}$  et  $p_{/u}(\vec{v})$  tels que par construction l'on ait :

$$\vec{v} = \vec{w} + p_{/u}(\vec{v}) \Leftrightarrow \vec{w} = \vec{v} - p_{/u}(\vec{v})$$

Or  $p_{/u}(\vec{v})$  est colinéaire à  $\vec{u}$  donc il peut s'écrire  $p_{/u}(\vec{v}) = \lambda \vec{u}$ .

D'autre part, la caractéristique fondamentale de  $p_{/u}(\vec{v})$  est que  $\vec{w}$  est orthogonal à  $\vec{u}$  :

$$\begin{aligned} \vec{w} \cdot \vec{u} = 0 &\Leftrightarrow [\vec{v} - p_{/u}(\vec{v})] \cdot \vec{u} = 0 \\ &\Leftrightarrow p_{/u}(\vec{v}) \cdot \vec{u} = \vec{v} \cdot \vec{u} \\ &\Leftrightarrow \|p_{/u}(\vec{v})\| \cdot \|\vec{u}\| = \vec{v} \cdot \vec{u} \\ &\Leftrightarrow \|\lambda \vec{u}\| \cdot \|\vec{u}\| = \vec{v} \cdot \vec{u} \\ &\Leftrightarrow \lambda \|\vec{u}\| \cdot \|\vec{u}\| = \vec{v} \cdot \vec{u} \\ &\Leftrightarrow \boxed{\lambda = \frac{\vec{v} \cdot \vec{u}}{\vec{u} \cdot \vec{u}}} \end{aligned}$$

*Définition 1*

Soient  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  deux vecteurs non nuls de  $\mathbb{R}^n$ . Le **vecteur projeté** de  $\vec{v}$  sur  $\vec{u}$  est le vecteur :

$$p_{/u}(\vec{v}) = \frac{\vec{v} \cdot \vec{u}}{\vec{u} \cdot \vec{u}} \vec{u}$$

$p_{/u}(\vec{v})$  est colinéaire à  $\vec{u}$  et  $\vec{v} - p_{/u}(\vec{v})$  lui est orthogonal.

**Remarque**

Le coefficient  $\frac{\vec{v} \cdot \vec{u}}{\vec{u} \cdot \vec{u}}$  est appelé coefficient de Fourier de  $\vec{v}$  sur  $\vec{u}$  ou composante de  $\vec{v}$  sur  $\vec{u}$ .

**Définition 2**

Soit  $\vec{u} \in \mathbb{R}^n$ . L'application  $p_{/\vec{u}}$  de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}^n$  qui à  $\vec{v}$  associe  $p_{/\vec{u}}(\vec{v})$  est appelé **projecteur orthogonal** sur  $\vec{u}$ .

→ Revoir la notion de [projecteur](#).

**4 Distance euclidienne****Définition**

Soient  $\vec{u} = (u_1, \dots, u_n)$  et  $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)$  deux vecteurs de  $\mathbb{R}^n$ . La distance entre  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$ , qui n'est autre que la distance entre les points extrémités des deux vecteurs, est définie par :

$$d(\vec{u}, \vec{v}) = \|\vec{u} - \vec{v}\|$$

**Proposition**

Soit  $\mathbb{R}^n$  espace euclidien. Alors :

$$d(\vec{u}, \vec{v}) = \|\vec{u} - \vec{v}\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (u_i - v_i)^2}$$

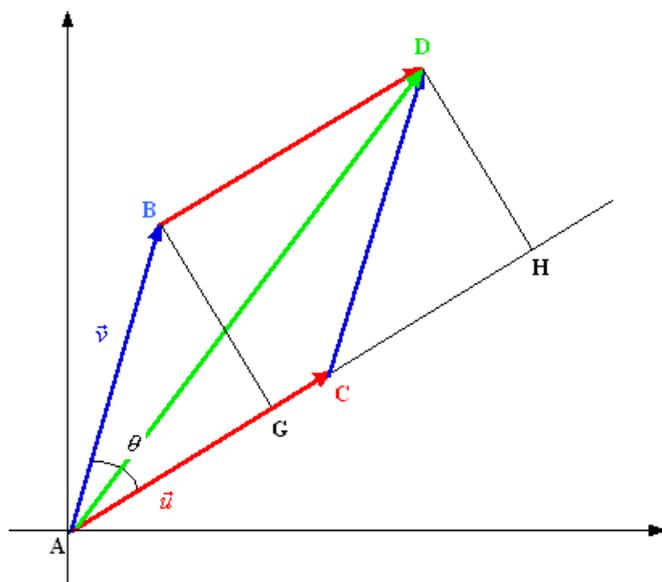
On parle de **distance euclidienne**.

**Exemple**

On se place dans  $\mathbb{R}^2$  muni de sa base canonique  $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2\}$  et de son produit scalaire canonique.

Soit  $\vec{u} = (1, 3)$  et  $\vec{v} = (-1, 2)$ . Calculer  $d(\vec{u}, \vec{v})$ . [Réponse](#).

## 5 Déterminant et volume



Considérons le plan muni d'un repère d'origine A. On considère  $\mathbb{R}^2$  espace euclidien. Soient **A** de coordonnées  $(0,0)$ , **B** de coordonnées  $(x_1, x_2)$ , **C** de coordonnées  $(y_1, y_2)$ . On désigne par  $\vec{u}$  le vecteur issu de **A** et d'extrémité **C** et par  $\vec{v}$  le vecteur issu de **A** et d'extrémité **B**. Ainsi,  $\vec{u} = (x_1, x_2)$  et  $\vec{v} = (y_1, y_2)$ . On appelle  $\theta$  l'angle formé par  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$ .

Nous allons chercher à démontrer la propriété énoncée au [chapitre 3, paragraphe 4.4](#), à savoir que le déterminant de  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  est égal à l'aire du parallélogramme ABDC.

On appelle respectivement G et H les projetés orthogonaux de B et D sur la direction définie par  $\vec{u}$ . Ainsi, l'aire du triangle ABG est égale à l'aire du triangle CDH, d'où l'on en déduit que l'aire du parallélogramme ABDC est exactement égale à l'aire du rectangle GBDH :

$$A_{ABDC} = A_{GBDH}$$

Or  $A_{GBDH} = BD \times BG$  avec  $BD = AC = \|\vec{u}\|$  et  $BG = AB \sin \theta = \|\vec{v}\| \sin \theta$ . Donc :

$$\begin{aligned} A_{ABDC} &= \|\vec{u}\| \|\vec{v}\| \sin \theta \\ &= \|\vec{u}\| \|\vec{v}\| \sqrt{1 - \cos^2 \theta} \\ &= \sqrt{\|\vec{u}\|^2 \|\vec{v}\|^2 - \|\vec{u}\|^2 \|\vec{v}\|^2 \cos^2 \theta} \\ &= \sqrt{\|\vec{u}\|^2 \|\vec{v}\|^2 - (\vec{u} \cdot \vec{v})^2} \end{aligned}$$

En utilisant les coordonnées des vecteurs  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$ , on peut écrire :

$$\|\vec{u}\|^2 = x_1^2 + x_2^2 \quad \|\vec{v}\|^2 = y_1^2 + y_2^2 \quad \vec{u} \cdot \vec{v} = x_1 y_1 + x_2 y_2$$

Finalement :

$$\begin{aligned}
 \mathcal{A}_{ABDC} &= \sqrt{(x_1^2 + x_2^2)(y_1^2 + y_2^2) - (x_1y_1 + x_2y_2)^2} \\
 &= \sqrt{(x_1^2y_1^2 + x_2^2y_2^2 + x_2^2y_1^2 + x_1^2y_2^2) - (x_1^2y_1^2 + x_2^2y_2^2 + 2x_1y_1x_2y_2)} \\
 &= \sqrt{x_2^2y_1^2 + x_1^2y_2^2 - 2x_1y_1x_2y_2} \\
 &= \sqrt{(x_1y_2 - x_2y_1)^2} \\
 &= x_1y_2 - x_2y_1 \quad \text{une aire étant toujours positive}
 \end{aligned}$$

En remarquant que  $\det(\vec{u}, \vec{v}) = x_1y_2 - x_2y_1$ , on peut conclure que  $\boxed{\mathcal{A}_{ABDC} = \det(\vec{u}, \vec{v})}$ , autrement dit que le déterminant de deux vecteurs de  $\mathbb{R}^2$  est bien égal à la surface du parallélogramme construit sur ces deux vecteurs.

## 6 Exemples d'utilisation en Biologie

Les plantes de quatre espèces végétales  $E_1, E_2, E_3, E_4$  ont été dénombrées sur un terrain subdivisé en trois parcelles disjointes A, B, C. Les résultats sont présentés sous la forme d'une matrice  $F$  :

$$\mathbf{F} = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 \\ b_1 & b_2 & b_3 & b_4 \\ c_1 & c_2 & c_3 & c_4 \end{pmatrix}$$

où, par exemple,  $b_2$  est le nombre de plantes de l'espèce  $E_2$  présentes dans la parcelle B.

Soient  $p_1, p_2, p_3, p_4$  les sommes des colonnes de la matrice  $F$  ;  $n_1, n_2, n_3$  les sommes des lignes de la matrice  $F$  :  $p_i = a_i + b_i + c_i \quad i = 1, 4$  et  $n_j = \sum_{i=1}^{i=4} a_i \quad j = 1, 3$ .

Ainsi  $n_2$  est le nombre total de plantes présentes dans la parcelle B ; tandis que  $p_2$  est le nombre total de plantes de l'espèce  $E_2$  présentes dans l'ensemble des trois parcelles.

Soit  $n$  le nombre total de plantes des quatre espèces présentes dans l'ensemble des trois parcelles :

$$n = \sum_{i=1}^{i=4} p_i = \sum_{j=1}^{j=3} n_j .$$

Considérons les deux matrices suivantes :

$$\mathbf{D} = \begin{pmatrix} p_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & p_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & p_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & p_4 \end{pmatrix} \quad \mathbf{\Delta} = \begin{pmatrix} n_1/n & 0 & 0 \\ 0 & n_2/n & 0 \\ 0 & 0 & n_3/n \end{pmatrix}$$

Dans  $\mathbb{R}^3$  (muni de sa base canonique), les colonnes de la matrice  $\mathbf{X} = \mathbf{F}\mathbf{D}^{-1}$  peuvent être considérées comme les coordonnées, exprimées en %, des quatre points  $E_1, E_2, E_3, E_4$  représentant les quatre espèces végétales :

$$\mathbf{X} = \mathbf{F}\mathbf{D}^{-1} = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 \\ b_1 & b_2 & b_3 & b_4 \\ c_1 & c_2 & c_3 & c_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/p_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1/p_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/p_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1/p_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1/p_1 & a_2/p_2 & a_3/p_3 & a_4/p_4 \\ b_1/p_1 & b_2/p_2 & b_3/p_3 & b_4/p_4 \\ c_1/p_1 & c_2/p_2 & c_3/p_3 & c_4/p_4 \end{pmatrix}$$

Par cette opération matricielle, on a en fait *normalisé* les colonnes de  $\mathbf{F}$  ( $p_i = a_i + b_i + c_i$ ).

Nous allons tenter de voir si les quatre espèces végétales sont équi-réparties au sein des trois parcelles, *i.e.* si les proportions des quatre espèces sont les mêmes quelle que soit la parcelle.

Si on appelle  $G$  le point de coordonnées  $\left(\frac{n_1}{n}, \frac{n_2}{n}, \frac{n_3}{n}\right)$ , cela revient d'un point de vue géométrique, à situer les quatre points  $E_1, E_2, E_3, E_4$  par rapport à ce point  $G$ .  $G$  représente le barycentre des espèces. Si un point  $E_i$  est proche de  $G$ , alors on pourra dire que cette espèce est équi-répartie au sein des trois parcelles.

D'un point de vue mathématique, il faut calculer les distances  $d(G, E_i)$ , les distances les plus petites correspondront aux espèces les mieux équi-réparties au sein des trois parcelles.

$$E_i = \begin{pmatrix} a_i/p_i \\ b_i/p_i \\ c_i/p_i \end{pmatrix} \quad i = 1, 4 \quad d(G, E_i) = \|\overline{GE_i}\| \quad \overline{GE_i} = \begin{pmatrix} a_i/p_i - n_1/n \\ b_i/p_i - n_2/n \\ c_i/p_i - n_3/n \end{pmatrix}$$

$$\text{Ainsi, } d(G, E_i) = \|\overline{GE_i}\| = \sqrt{(a_i/p_i - n_1/n)^2 + (b_i/p_i - n_2/n)^2 + (c_i/p_i - n_3/n)^2}.$$

*Application numérique* : considérons la matrice  $\mathbf{F}$  suivante :

$$\mathbf{F} = \begin{pmatrix} 6 & 7 & 17 & 2 \\ 15 & 22 & 2 & 14 \\ 3 & 4 & 6 & 2 \end{pmatrix}$$

$$p_1 = 24, p_2 = 33, p_3 = 25, p_4 = 18 \quad n_1 = 32, n_2 = 53, n_3 = 15 \quad n = 100$$

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 0.250 & 0.212 & 0.680 & 0.111 \\ 0.625 & 0.666 & 0.08 & 0.777 \\ 0.125 & 0.121 & 0.240 & 0.111 \end{pmatrix} \text{ avec } G = \begin{pmatrix} 0.32 \\ 0.53 \\ 0.15 \end{pmatrix}$$

---

$$\text{Ainsi } \overrightarrow{GE_1} = \begin{pmatrix} -0.070 \\ 0.095 \\ -0.025 \end{pmatrix}, \overrightarrow{GE_2} = \begin{pmatrix} -0.108 \\ 0.136 \\ -0.029 \end{pmatrix}, \overrightarrow{GE_3} = \begin{pmatrix} 0.36 \\ -0.45 \\ 0.09 \end{pmatrix} \text{ et } \overrightarrow{GE_4} = \begin{pmatrix} -0.209 \\ 0.247 \\ -0.039 \end{pmatrix}.$$

$$\text{Alors } \|\overrightarrow{GE_1}\| = 0.120, \|\overrightarrow{GE_2}\| = 0.176, \|\overrightarrow{GE_3}\| = 0.583 \text{ et } \|\overrightarrow{GE_4}\| = 0.326.$$

Nous pouvons finalement conclure que, dans cet exemple numérique, c'est l'espèce 1 qui la mieux équi-répartie au sein des trois parcelles.