

# Algèbre linéaire (partie 1)

Vincent Audigier  
vincent.audigier@lecnam.net

CNAM, Paris

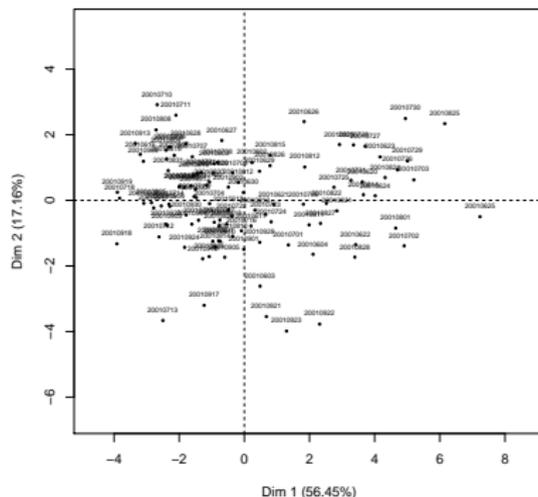
STA101 2019-2020

# Introduction

- ▶ Les méthodes d'analyse univariées et bivariées sont indispensables dans le processus de dépouillement
- ▶ Mais insuffisantes pour donner une vision multidimensionnelles
- ▶ On utilise pour cela les méthodes d'analyse factorielle (e.g. ACP, AFC, ACM)

# Principe de base des méthodes d'analyse factorielle

- ▶ représenter les données sous la forme d'un nuage dans un espace multidimensionnel
- ▶ analyser les projections de ce nuage sur des espaces plus petits



Méthodes géométriques utilisées à des fins statistiques

# Plan

## Introduction

## Espaces vectoriels

Vecteurs

Opérations

Sous-espace vectoriel

Base d'un espace

## Espaces Euclidiens

Produit scalaire

Norme, distance

Propriétés

Orthogonalité et projection

# Vecteurs

- ▶ Un élément de  $\mathbb{R}^p$  est une suite finie de taille  $p$  d'éléments de  $\mathbb{R}$  ( $p \in \mathbb{N}$ ).
- ▶ Cette suite est appelée **vecteur**
- ▶ On parle de **vecteur ligne** (resp. colonne) si la suite est disposée en ligne (resp. colonne)
- ▶ Exemples :  $v = \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \end{pmatrix}$  est un vecteur colonne  
 $v' = ( 3 \ 0 )$  est un vecteur ligne
- ▶ Transformer un vecteur ligne en vecteur colonne (et vice et versa) s'appelle la **transposition**, notée  $'$ ,  $^T$  ou  $t(.)$

# Espace vectoriel

- ▶ Un espace vectoriel est un ensemble dans lequel on peut effectuer différentes opérations telles que l'addition et la multiplication
- ▶ Par exemple,  $\mathbb{R}$  est un espace vectoriel, de dimension 1
- ▶ Ces opérations, bien connues pour  $\mathbb{R}$ , peuvent être généralisées à  $\mathbb{R}^p$

# Addition

► Soit  $a = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix}$  et  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_p \end{pmatrix}$  deux vecteurs de

**mêmes dimensions**

► alors  $a + b = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 + b_1 \\ \vdots \\ a_p + b_p \end{pmatrix}$

# Multiplication par un scalaire

- ▶ Soit  $a = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix}$  un vecteur de dimension  $p$  et  $k$  un scalaire (un élément de  $\mathbb{R}$ )
- ▶ alors  $k \times a = \begin{pmatrix} k \times a_1 \\ \vdots \\ k \times a_p \end{pmatrix}$

# Combinaison linéaire

► Soit  $a = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_p \end{pmatrix}$ ,  $k_1$  et  $k_2$  deux scalaires

► alors

$$k_1 a + k_2 b = k_1 \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_p \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_p \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 a_1 + k_2 b_1 \\ \vdots \\ k_1 a_p + k_2 b_p \end{pmatrix}$$

# Sous-espace vectoriel

Un sous-ensemble non vide  $E$  d'un espace vectoriel  $V$  est un **sous-espace vectoriel** si pour tous éléments  $v_1$  et  $v_2$  de  $E$  :

- ▶  $v_1 + v_2 \in E$
- ▶  $kv_1 \in E$  pour tout scalaire  $k$

# Famille libre

- ▶ On appelle **famille**, un ensemble d'éléments d'un espace vectoriel  $\{v_1, v_2, \dots, v_J\}$
- ▶ Une famille est dite **libre** si toute combinaison linéaire nulle des vecteurs de la famille

$$k_1 v_1 + \dots + k_J v_J = 0$$

implique la nullité des coefficients  $k_1, \dots, k_J$

- ▶ On dit aussi que les vecteurs  $\{v_1, v_2, \dots, v_J\}$  sont linéairement indépendants
- ▶ Ceci traduit qu'aucun des vecteurs de la famille n'est combinaison linéaire des autres

# Famille génératrice

- ▶ Si un vecteur  $e$  est combinaison linéaire d'un ensemble de vecteurs  $\{e_1, \dots, e_J\}$  alors, on dit que  $e$  est **engendré** par  $\{e_1, \dots, e_J\}$
- ▶ On appelle **famille génératrice** d'un sous espace-vectoriel  $E$  une famille d'éléments  $\{e_1, \dots, e_J\}$  de  $E$  telle que tout élément  $e$  de  $E$  peut s'exprimer comme une combinaison linéaire des vecteurs de la famille.
- ▶ Autrement dit, c'est l'ensemble des vecteurs engendrés par la famille : pour tout  $e \in E$ , il existe  $k_1, \dots, k_J$  scalaires tels que

$$k_1 e_1 + \dots + k_J e_J = e$$

# Base

- ▶ On appelle **base** d'un sous-espace vectoriel  $E$ , une **famille libre et génératrice** de  $E$
- ▶ Autrement dit, n'importe quel vecteur  $e \in E$  peut s'exprimer de façon unique comme une combinaison linéaire des vecteurs  $\{e_1, \dots, e_J\}$  de la base.
- ▶ La **base canonique** de  $\mathbb{R}^p$  est

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

# Dimensions d'un sous-espace

- ▶ La **dimension** d'un sous-espace  $E$  est le plus petit nombre de vecteurs nécessaire pour former une famille génératrice de  $E$
- ▶ Elle correspond à la taille de toute base de  $E$
- ▶ Par exemple,  $\mathbb{R}^2$  est de dimension 2 car  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  est une famille libre et génératrice de  $\mathbb{R}^2$  qui contient 2 éléments

# Plan

## Introduction

## Espaces vectoriels

Vecteurs

Opérations

Sous-espace vectoriel

Base d'un espace

## Espaces Euclidiens

Produit scalaire

Norme, distance

Propriétés

Orthogonalité et projection

# Espace Euclidien

On appelle **espace Euclidien**, un espace vectoriel muni d'un **produit scalaire** définissant une **distance** entre les vecteurs

# Produit scalaire

Un produit scalaire est une fonction  $f$  de  $E \times E \rightarrow \mathbb{R}$

► bilinéaire

$$\begin{aligned}f(ke_1, e_2) &= kf(e_1, e_2) = f(e_1, ke_2) \\f(e_1 + e_2, e_3) &= f(e_1, e_3) + f(e_2, e_3) \\f(e_1, e_2 + e_3) &= f(e_1, e_2) + f(e_1, e_3)\end{aligned}$$

► symétrique

$$f(e_1, e_2) = f(e_2, e_1)$$

► définie

$$f(e, e) = 0 \Leftrightarrow e = 0$$

► positive

$$f(e, e) \geq 0 \text{ pour } e \neq 0$$

On la note  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ , Ex :  $E = \mathbb{R}^p$ ,  $\langle a, b \rangle = \sum_{j=1}^p a_j b_j$

# Norme et distance

Le produit scalaire permet de définir la **norme** de tout élément de l'espace  $E$

$$\| e \| = \sqrt{\langle e, e \rangle}$$

Ainsi qu'une **distance** entre différents éléments

$$d(e_1, e_2) = \| e_1 - e_2 \|$$

Exemple :  $E = \mathbb{R}^p$ ,  $\langle a, b \rangle = \sum_{j=1}^p a_j b_j$

$$\| a \| = \sqrt{\langle a, a \rangle} = \sqrt{\sum_{j=1}^p a_j^2}$$

$$d(a, b) = \| a - b \| = \sqrt{\langle a - b, a - b \rangle} = \sqrt{\sum_{j=1}^p (a_j - b_j)^2}$$

# Propriétés

- ▶ Inégalité triangulaire

$$\| \mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2 \| \leq \| \mathbf{e}_1 \| + \| \mathbf{e}_2 \|$$

- ▶ Inégalité de Cauchy-Schwartz

$$| \langle \mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2 \rangle | \leq \| \mathbf{e}_1 \| \| \mathbf{e}_2 \|$$

# Orthogonalité

Deux vecteurs  $e_1$  et  $e_2$  (non nuls) sont dits **orthogonaux** si leur **produit scalaire est nul**

Théorème de **Pythagore** : si deux vecteurs  $e_1$  et  $e_2$  sont orthogonaux, alors

$$\| e_1 + e_2 \|^2 = \| e_1 \|^2 + \| e_2 \|^2$$

La **projection orthogonale** d'un vecteur  $e_1$  sur un vecteur  $e_2$  est une fonction est définie par

$$p_{e_2}(e_1) = \frac{\langle e_1, e_2 \rangle e_2}{\| e_2 \|^2}$$

On a toujours

$$\| p_{e_2}(e_1) \|^2 \leq \| e_1 \|^2$$

# Orthogonal d'un sous-espace vectoriel

Un **vecteur**  $e$  est **orthogonal** à un sous espace vectoriel  $V$  si il est orthogonal à tous les vecteurs de  $V$ . On note

$$e \perp V$$

Deux **sous-espaces**  $V$  et  $W$  sont dits **orthogonaux**, si tout vecteur de  $V$  est orthogonal à  $W$

L'**ensemble** de tous les vecteurs orthogonaux à  $V$  est appelé **orthogonal** de  $V$  et noté

$$V^\perp$$