# Logiciels scientifiques - HLMA310 Partie 1: Python

# Statistiques descriptives et pandas

Joseph Salmon

http://josephsalmon.eu

Université de Montpellier



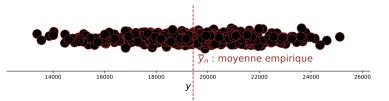
#### Introduction

Base de données : belgianmunicipalities.csv, données des revenus des foyers belges, par région et par villes

```
from download import download
url = "http://josephsalmon.eu/enseignement/datasets/belgianmunicipalities.csv"
path_target = "./belgianmunicipalities.csv"
download(url, path_target, replace=False)
```

On s'intéressera ici qu'à la variable medianincome dans la suite.

# Moyenne (arithmétique)



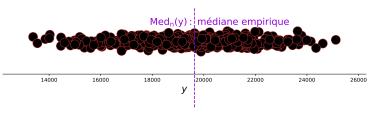
#### **Définition: Moyenne (arithmétique)**

$$\overline{y}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$$

Si 
$$\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i$$
 (produit scalaire) et  $\mathbf{1}_n = (1, \dots, 1)^{\top} \in \mathbb{R}^n$ :
$$\overline{y}_n = \left\langle \mathbf{y}, \frac{\mathbf{1}_n}{n} \right\rangle$$

**Exo**: Le vecteur  $\overline{y}_n \mathbf{1}_n$  est la projection de  $\mathbf{y}$  sur l'espace  $\text{vect}(\mathbf{1}_n)$ 

#### Médiane



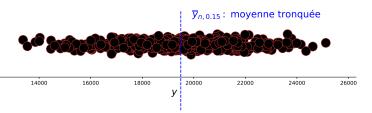
On ordonne les  $y_i$  dans l'ordre croissant :  $y_{(1)} \leqslant y_{(2)} \leqslant \ldots \leqslant y_{(n)}$ 

**Définition : Médiane** 

$$\mathrm{Med}_n(\mathbf{y}) = \begin{cases} \frac{y_{(\frac{n}{2})} + y_{(\frac{n}{2}+1)}}{2}, & \text{si } n \text{ est pair} \\ y_{(\frac{n+1}{2})}, & \text{si } n \text{ est impair} \end{cases}$$

Rem: la définition d'une médiane est non-unique, et peut être parfois ambigu...

## Moyenne tronquée



Pour un paramètre  $\alpha$  (e.g.,  $\alpha=15\%$ ), on calcule la moyenne en enlevant les  $\alpha\%$  plus grandes et plus petites valeurs

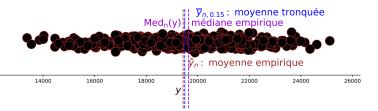
**Définition : Moyenne tronquée (à l'ordre**  $\alpha$ )

Moyenne tronquée :  $\overline{y}_{n,\alpha} = \overline{z}_n$ 

où  $\mathbf{z} = (y_{(|\alpha n|)}, \dots, y_{(|(1-\alpha)n|)})$  est l'échantillon  $\alpha$ -tronqué

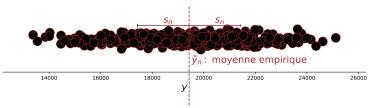
 $\underline{\mathsf{Rem}} \colon \big[ u \big] \text{ est le nombre entier tel que } \big[ u \big] - 1 < u \leqslant \big[ u \big]$ 

# Moyenne vs médiane



- Les trois statistiques ne coïncident pas
- Moyennes tronquées et médianes sont robustes aux points atypiques (≅ : outliers), la moyenne non!

# **Dispersion**: variance / écart-type

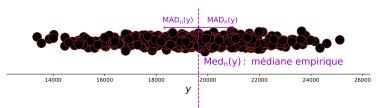


#### Définitions

Variance: 
$$\operatorname{var}_n(\mathbf{y}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \overline{y}_n)^2 = \frac{1}{n} \|\mathbf{y} - \overline{y}_n \mathbf{1}_n\|^2$$

**Écart-type**: 
$$s_n(\mathbf{y}) = \sqrt{\operatorname{var}_n(\mathbf{y})}$$
 (où  $\|\mathbf{z}\|^2 = \sum_{i=1}^n z_i^2$ )

## **Dispersion: MAD**

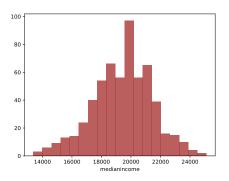


Définition

**Déviation médiane absolue** ( : Mean Absolute Deviation ) :

$$MAD_n(\mathbf{y}) = Med_n(|Med_n(\mathbf{y}) - \mathbf{y}|)$$

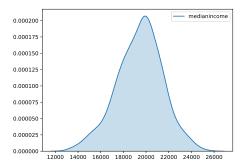
# Estimation de la densité : histogramme



L'histogramme est une approximation de la densité par une fonction constante par morceaux

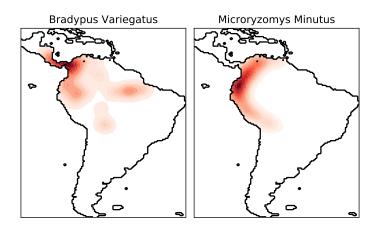
Rem: les « cases » ( bins) ont une aire proportionnelle au nombre de données qu'elles contiennent

# Estimation de la densité : méthode à noyau



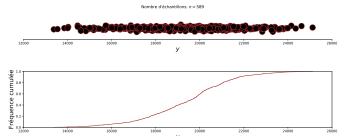
► Méthode à noyau ( : Kernel Density Estimation, KDE) : approche non-paramétrique estimant la densité par une fonction continue — généralisation de l'histogramme

# Densité bi-dimensionnelle (spatiale)



cf. http://scikit-learn.org/stable/\_downloads/plot\_species\_kde.py

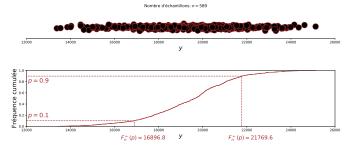
# Fonction de répartition



**Empirique**: 
$$F_n(u) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{y_i \leqslant u\}}$$

Interprétation : proportion d'observations sous un certain niveau

## **Fonction quantile**



#### **Définition: fonction quantile**

Pour 
$$p \in ]0,1]$$
,  $F_n \leftarrow (p) = \inf\{u \in \mathbb{R} : F_n(u) \ge p\}$ 

<u>Rem</u>: c'est l'inverse (généralisée) de la fonction de répartition ; sa définition admet plusieurs conventions, *cf.* percentile in numpy