## Analyse de données

Séance 1 - Comprendre un dataset

## Introduction L'importance de la donnée en 2023

## Donnée

## Valeur qui porte de l'information

Littérale, numérique, booléenne, etc.

Quantités, faits, statistiques, etc.

⇒ Exploiter des données, c'est utiliser des informations à son avantage

#### Exploiter des données, c'est utiliser des informations à son avantage

Toute activité génère de la donnée, donc toute activité est sujette à l'exploitation de données

Source de l'image : What is Data Science? sur hackr.io



#### **Deux grands types d'exploitation**

- Analyse
- Apprentissage

... Rendus possibles par des avancées technologiques et théoriques

## Quelques exemples en santé

L'exploitation des données de santé a de nombreuses applications en recherche et dans l'industrie.

#### Épidémiologie

Prédiction de maladies

**Gestion des plannings** 

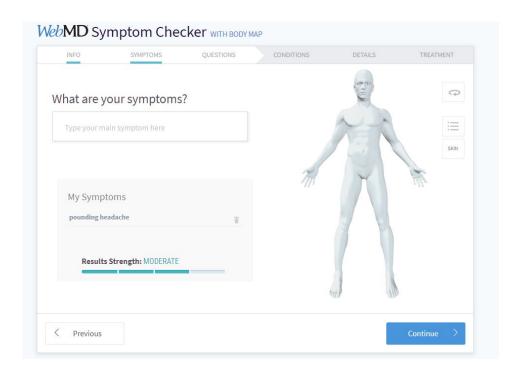
Alertes de santé

... etc.

## Quelques exemples en santé

Les **symptom checkers** permettent aux patients d'évaluer leur propre état pour décider s'ils doivent consulter un médecin ou aller aux urgences.

Ils fonctionnent sous la forme d'un chat bot.



https://symptoms.webmd.com/

### Un peu de vocabulaire

#### **Dataset**

Un ensemble de données

#### **Big Data**

Un énorme ensemble de données

#### **Data Analysis**

Observer des données pour les comprendre

#### **Data Engineering**

Préparation des données pour analyse

#### **Data Science**

Modélisation des données

### ARTIFICIAL INTELLIGENCE VS MACHINE LEARNING VS DEEP LEARNING

#### Artificial Intelligence

Development of smart systems and machines that can carry out tasks that typically require human intelligence

#### 2 Machine Learning

Creates algorithms that can learn from data and make decisions based on patterns observed

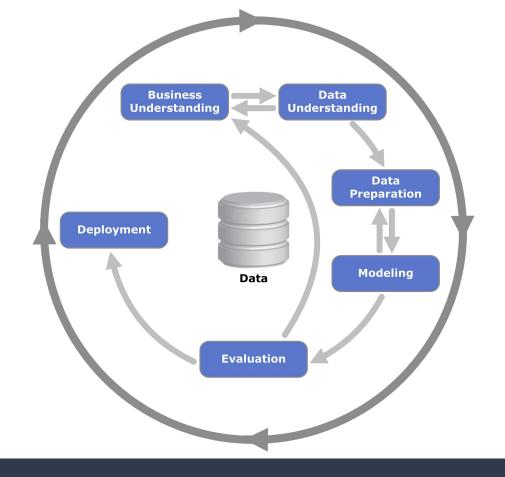
Require human intervention when decision is incorrect

#### 3 Deep Learning

Uses an artificial neural network to reach accurate conclusions without human intervention



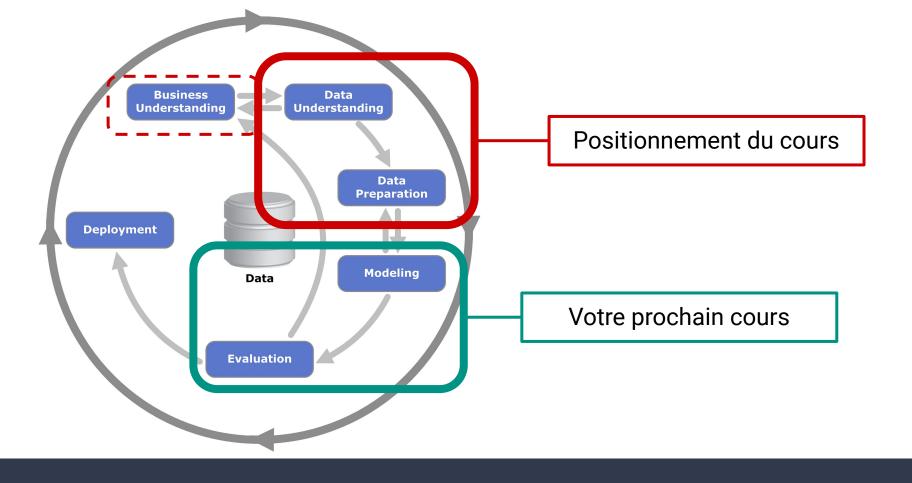
# Comment exploite-t-on des données?



#### La méthode CRISP-DM

**Cr**oss-Industry **S**tandard **P**rocess for **D**ata **M**ining

- → Publiée en 1999
- → Méthode suivie dans l'industrie
- → Toujours d'actualité



#### Plan de cours

#### **Séance 1 : Comprendre un dataset**

- Étude exploratoire des données
- Visualisation des données

#### **Séance 2 : Préparer un dataset (1/2)**

- Overview des types de pré-traitement des data
- Gestion des valeurs manquantes & absurdes

#### Séance 3 : Préparer un dataset (2/2)

- Introduction à la réduction de dimension
- Typologie des algorithmes de machine learning

## Étude exploratoire des données Introduction

## Étude exploratoire des données

## La première chose à faire avec un dataset est d'apprendre à le connaître



## Qu'est-ce qu'on cherche à apprendre?



## Qu'est-ce qu'on cherche à apprendre?

#### **Questions d'ordre général (lire et compter)**

- Quelles données le dataset contient-il ?
- Comment ces données sont-elles représentées ?
- De quel type sont ces données ?
- Y a-t-il des "trous" dans les données ?
- Y a-t-il des doublons dans les données ?
- Les données sont-t-elles équilibrées ?

#### **Questions plus avancées (comprendre)**

- Quelle est la distribution statistique des données ?
- Y a-t-il des corrélations entre les colonnes ?
- Si oui, lesquelles?

⇒ Plus on avance dans l'exploration, plus les questions qui émergent se font nombreuses.

## Étude exploratoire des données Mise en pratique

## Quels langages pour l'analyse de données ?

Les plus utilisés sont Python et R, mais il en existe bien d'autres (e.g. Kotlin, Java, etc.).

De nombreux packages sont disponibles dans ces langages pour exploiter, analyser et modéliser les données.



Nous utiliserons le langage Python

## Quels logiciels pour l'analyse de données ?

Par souci de simplicité, nous exécuterons notre code sur des Jupyter notebook via un logiciel en ligne.

Faire tourner du code en local nécessite d'installer Python et ses packages soi-même.



## Quels packages pour l'analyse de données ?

De nombreuses librairies (ensembles d'objets et de fonctions) existent en Python pour différents aspects de l'exploitation de données.



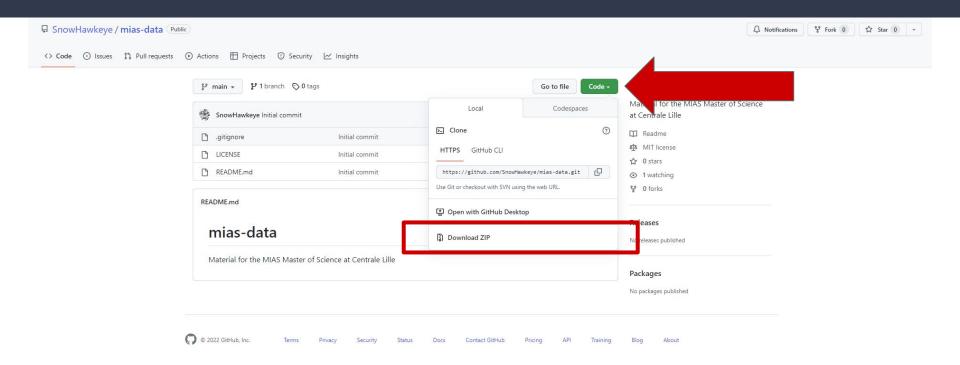
Mathématiques

Manipulation de datasets

Machine Learning (hors Deep learning)

**Affichages** 

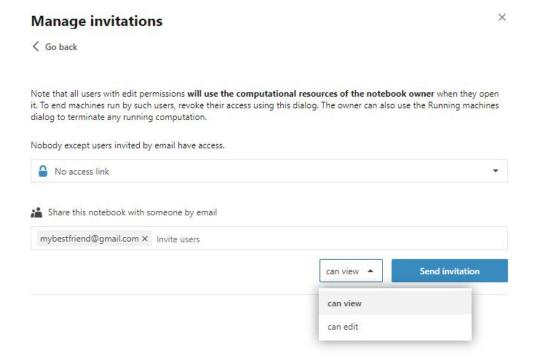
## Récupération du notebook



#### Ouvrir le notebook

Il suffit de l'importer sur le logiciel de son choix.

Datalore permet une édition simultanée entre plusieurs collaborateurs. (Share > Manage invitations)



## Au travail!

Le notebook contient une mise en pratique et des questions à traiter.

## Visualisation des données

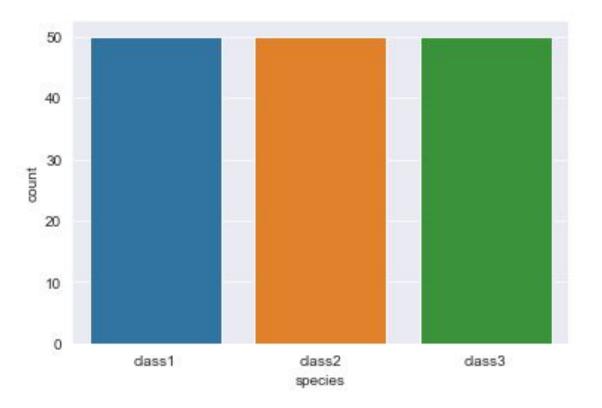
Quels sont les intérêts de la visualisation des données ?

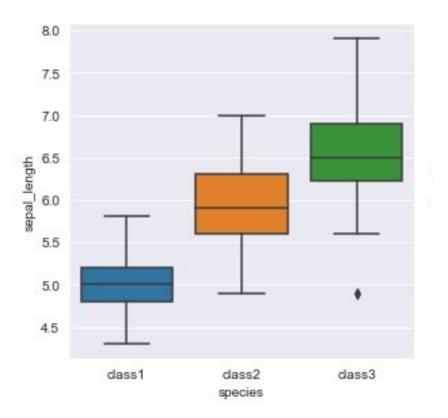


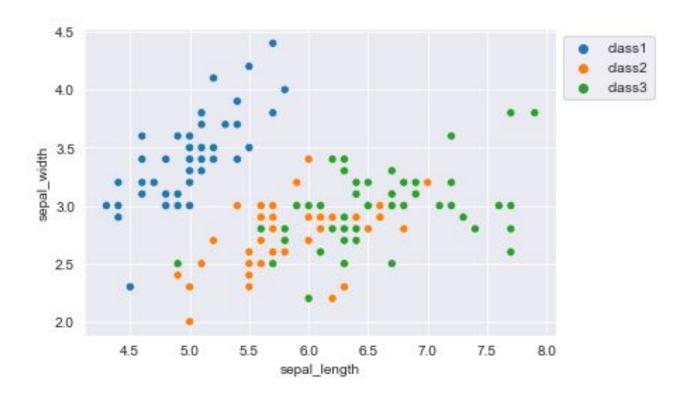
## Quels sont les intérêts de la visualisation des données ?

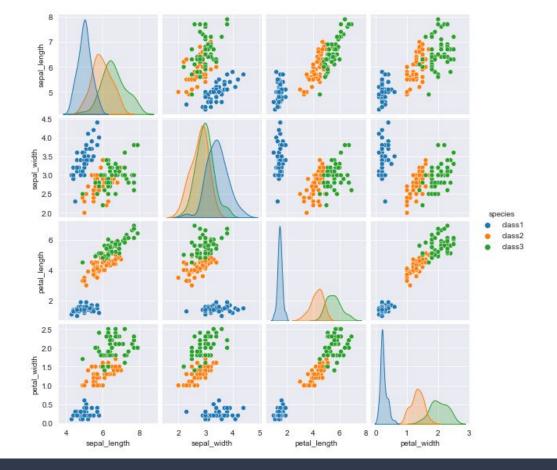
#### Les intérêts de la visualisation

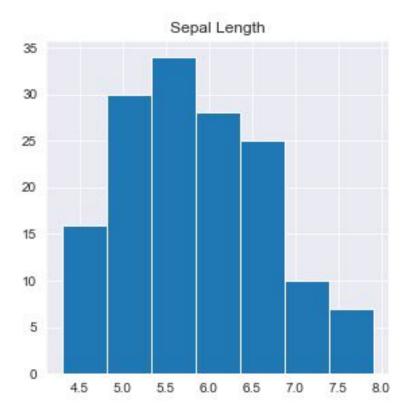
- La visualisation peut servir à comprendre des données : détecter les outliers, visualiser la distribution d'une variable, le nombre d'éléments d'une classe, la corrélation entre des variables, l'importance des différentes features, etc.
- Elle peut permettre de choisir un algorithme (par exemple dans le cas de données linéairement séparables)
- Les graphes sont également un outil de communication essentiel dans un contexte professionel (pour convaincre ou expliquer, en particulier à des gens qui ne sont pas experts techniques)

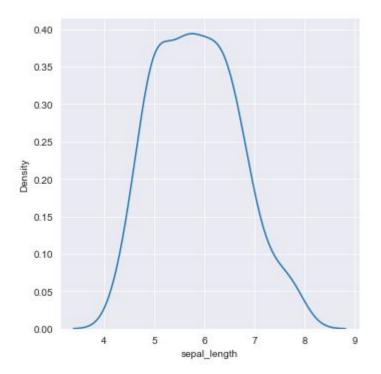


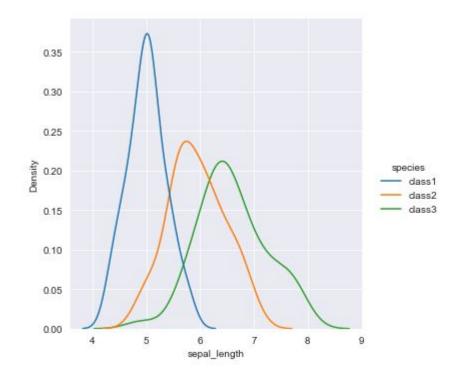












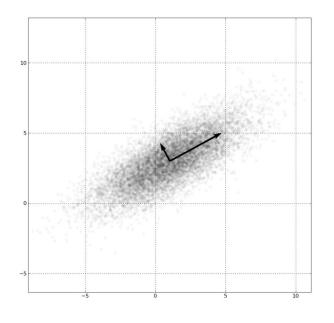


$$Cov(X, Y) \equiv E[(X - E[X]) (Y - E[Y])]$$

## Covariance de deux variables aléatoires

Quantifie à quel point un changement dans une variable implique un changement dans l'autre variable

Typiquement en machine learning, on aime les (co)variances élevées



$$r = rac{\sum \left(x_i - ar{x}
ight)\left(y_i - ar{y}
ight)}{\sqrt{\sum \left(x_i - ar{x}
ight)^2 \sum \left(y_i - ar{y}
ight)^2}}$$

#### Coefficient de corrélation de Pearson

Quantifie à quel point les variables évoluent de façon similaire