# Probabilités et Statistiques Projet noté

MADANI Abdenour TRIOLET Hugo

> Licence 3 2021 - 2022

Table des matières

## 1 Introduction

#### 1.1 Objectifs

Les objectifs de ce TPs sont :

- implémenter nous-mêmes plusieurs algorithmes de régression linéaire et les comparer à des fonctions issues de librairies scientifiques
- manipuler différentes lois vues en cours via leur implémentation issues de librairies scientifiques
- déterminer des intervalles de confiance et effectuer des applications sur quelques exemples

On utilisera pour ceci **Python** et les bibliothèques de fonctions : Numpy, Scipy, Matplotlib, et Statsmodels, entre autres.

#### 1.2 Définitions

Hugo : tu peux virer ça si t'as aucune définition à mettre (tu peux la réutiliser plus bas et virer cette partie aussi)

**☎** DÉFINITION

Mot défini

Définition ici

## 1.3 Résumé de notre approche

Nous avons 3 fichiers, 1 pour chaque TP.

Vis-à-vis du code, nous l'avons documenté à l'aide de la docstring de Python, ainsi que des commentaires normaux : les fonctions se comprennent donc naturellement grâce à ceux-ci.

# 2 Régression linéaire

## 2.1 Régression Linéaire simple

La fonction calculant la régression linéaire simple est "regression\_lineaire".

Étant donné deux listes x et y de même taille, elle calcule la régression linéaire

$$y = \beta_1 \cdot x + \beta_0$$

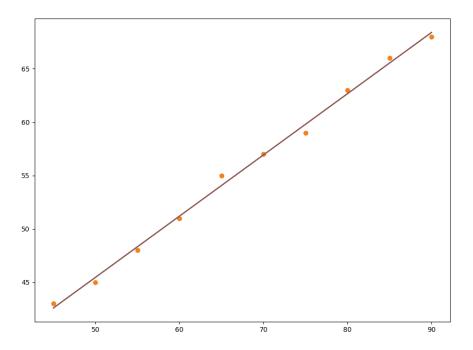
#### 2.1.1 Modèle vectoriel

On applique simplement la formule donnée dans le TP. La fonction calculant la régression linéaire simple est "regression\_lineaire\_vec".

Étant donné deux listes x et y de même taille, elle calcule la régression linéaire en utilisant la méthode vectorielle :

$$y = \beta_1 \cdot x + \beta_0$$

#### 2.1.2 Résultats obtenus



Représentation graphique obtenue avec Matplotlib

En orange sont affichés les points de  $(x_i, y_i)$ , et on voit plusieurs droites superposées de couleurs différentes, quasiment indiscernables : ce sont nos deux régressions linéaires ainsi que celle de Numpy (polyfit).

Les résultats sont donc concordants : visuellement, toutes les régressions linéaires donnent le même résultat sur ce jeu de donnée.

Les coeffcients sont de mêmes très proches voire égaux.

# 2.2 Régression linéaire et descente de gradient

Hugo: todo

# 3 Étude et manipulation de lois de probabilités

#### 3.1 Loi Binomiale

texte

Si tu veux mettre une image Hugo

Un graphe orienté non fortement connexe

#### 3.2 Loi Normale univariée

texte

## 3.3 Simulation de données à partir d'une loi

texte

#### 3.3.1 Cas de la loi normale

texte

#### 3.4 Estimation de densité

texte

#### 3.4.1 Cas de la loi normale

texte

#### 3.4.2 Cas de la loi exponentielle

texte

## 4 Intervalles de confiance

### 4.1 Problème 1

texte

#### 4.2 Problème 2

texte

# 4.3 Problème 3

texte

# 5 Exemples d'utilisation du code

# 5.1 Comment utiliser le code

Hugo: si cette partie est pas pertinente, tu peux la virer