Présentation du Data Challenge : identification de souches de *Escherichia coli* par spectrométrie de masse (MALDI-TOF)

Ce TP est basé sur les travaux de Christner *et al.* (2014) publiés dans *PLOS ONE*, où la spectrométrie de masse de type MALDI-TOF a été utilisée pour identifier rapidement des souches d'*Escherichia coli* responsables d'une épidémie.

Objectif de l'étude

Utiliser les spectres MALDI-TOF pour **typer les souches bactériennes** en identifiant celles associées à l'épidémie (*E. coli* O104:H4). Nous allons explorer ces données, les visualiser, appliquer une **réduction de dimension** (PCA) puis construire un **modèle de classification** à l'aide de scikit-learn.

Introduction à la spectrométrie de masse (MALDI-TOF)

La **spectrométrie de masse MALDI-TOF** (Matrix-Assisted Laser Desorption Ionization Time-Of-Flight) est une méthode utilisée pour analyser des biomolécules comme les protéines bactériennes.

Que mesure-t-on?

Chaque échantillon génère un **spectre** : une courbe représentant l'intensité en fonction du **rapport masse/charge (m/z)**. Les **pics du spectre** correspondent à différentes protéines ou fragments présents dans l'échantillon.

Comment obtient-on la matrice d'intensité?

Après acquisition et traitement du signal :

- Chaque spectre (chaque souche bactérienne) devient une ligne dans une matrice
- Chaque colonne correspond à un pic m/z détecté
- La valeur représente l'intensité du signal à ce m/z

Description des données

1. RawIntensityMatrixChristner.tsv

- Format: fichier .tsv
- Contenu : valeurs d'intensité du spectre MALDI-TOF après traitement des signaux
- Chaque ligne = un spectre (une souche)
- Chaque colonne = un pic m/z

2. MetadataShigatoxChristner.csv

• Format : fichier .csv

• Dimensions: 891 × 4 colonnes

• Colonnes :

- \circ $\,$ Toxigenic_status : statut du clone :
 - norec : non lié à l'épidémie (190 souches)
 - orec : lié à l'épidémie (104 souches)
 - ref : souches de référence (3 réplicats biologiques)
- id_number : identifiant numérique unique de la souche
- Strain_number : nom de la souche (nommage dans l'étude)
- o spot : position de dépôt sur la plaque MALDI
- type_of_extraction : toujours "fae" (formic acid extraction)

Ce Data Challenge vous guide dans l'importation, l'exploration et la modélisation de ces données pour identifier les souches responsables de l'épidémie.

Objectifs du Data Challenge

- Évaluer la capacité de la **spectrométrie de masse** à détecter la présence d'un clone pathogène d'*E. coli* à l'aide d'**outils de Machine**Learning.
- Vous devez créer un modèle de Machine Learning performant pour détecter efficacement les clones responsables nommés orec dans le fichier MetadataShigatoxChristner.csv

→ 1. Import des bibliothèques

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

from sklearn.decomposition import PCA
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.model_selection import train_test_split, cross_val_score
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
from sklearn.metrics import classification_report, confusion_matrix
import warnings
warnings.simplefilter("ignore")
```

2. Chargement des données

```
# Charger la matrice d'intensité (.tsv)
url_matrix = "https://raw.githubusercontent.com/agodmer/MSData/main/ShigaToxigenicEscherichia/RawIntensityMatrixChristnerSN3.tsv"
intensity_df = pd.read_csv(url_matrix, sep="\t")

# Charger les métadonnées (.csv)
url_meta = "https://raw.githubusercontent.com/agodmer/MSData/main/ShigaToxigenicEscherichia/MetadataShigatoxChristner.csv"
meta_df = pd.read_csv(url_meta)

# Aperçu des données
intensity_df.head()
```

_	2	2004.25296921192	2008.53597116772	2013.23855360021	2018.57597233266	2024.11179619381	2027.95129091745	2032.27444490078	203
	0	0.0	0.038013	0.027366	0.0	0.0	0.225149	0.0	
1 2 3 4	1	0.0	0.041182	0.000000	0.0	0.0	0.250750	0.0	
	2	0.0	0.031415	0.000000	0.0	0.0	0.248239	0.0	
	3	0.0	0.024938	0.000000	0.0	0.0	0.111688	0.0	
	4	0.0	0.034124	0.000000	0.0	0.0	0.122336	0.0	

5 rows × 956 columns

3. Dimensions des jeux de données

```
print("Matrice d'intensité :", intensity_df.shape)
print("Matrice des métadonnées :", meta_df.shape)

Matrice d'intensité : (891, 956)
    Matrice des métadonnées : (891, 5)
```

4. A vous de jouer!