## Présentation du projet

Module Mathématiques appliquées aux Data Sciences niv. 2 YNOV - Filière Informatique - Spé DataIA - M1 Année scolaire 2024 / 2025 Intervenant : Nicolas Miotto

## Modalités

- Le projet est à rendre sous un format dossier pdf à rendre le 20 / 01 / 2025 lors de la dernière séance du module.
- Il n'y a pas de présentation orale à préparer.
- Le dossier doit comporter 10 pages au maximum.
- Le dossier doit comporter un lien github de vers vos différents scripts python.
- ❖ Le dossier, incluant l'ensemble des scripts, sera noté /20 et représente 50% de la moyenne finale du module (les autres 50% pour le partiel écrit aussi noté /20).

## Cahier des charges

- 1. Choisir un dataset :
  - ➤ sur le site : <a href="https://www.kaggle.com/datasets">https://www.kaggle.com/datasets</a>;
  - ➤ thématique libre ;
  - > une colonne contenant la labellisation des données ;
  - > régression ou classification acceptée.
- 2. Présenter le dataset :
  - > intérêt personnel concernant la thématique choisie ;
  - > contenu;
  - > date de parution ;
  - > nombres de lignes de données ;
  - > pertinence des différentes dimensions (les colonnes) ;
  - contexte d'utilisation ;
  - > exploitation possible des résultats des apprentissages.
- 3. Nettoyer le dataset :
  - ➤ formatage propre dans un DataFrame avec la librairie Pandas (avec indexation et header) ;
  - recherche et suppression des lignes comportant des valeurs NaN et des valeurs extrêmes ;

- recherche de corrélation entre certaines dimensions (avec la librairie Seaborn) et réduction éventuelle de la dimensionnalité ;
- > normalisation des données ;
- descriptions des statistiques essentielles (moyennes, écarts-types, médianes, écarts interquartiles).
- 4. Isoler une ligne (aléatoirement) du dataset :
  - > elle servira à la prédiction finale ;
  - > ne pas l'utiliser lors des entraînements.
- 5. Concevoir un modèle de Machine Learning :
  - > utilisation de la librairie Scikit-Learn ;
  - > choix et pertinence du modèle algorithmique d'apprentissage supervisé ;
  - mixage de différents modèles accepté;
  - > optimisation des paramètres et hyperparamètres du/des modèle(s);
  - > entraînement sur le dataset ;
  - > évaluation du modèle (courbes d'erreur et courbe d'apprentissage) ;
  - > compte-rendu exhaustif des savoirs mathématiques utilisés.
- 6. Concevoir un modèle de Deep Learning :
  - utilisation des librairies Keras de TensorFlow et/ou Numpy ;
  - > choix et pertinence du nombres de neurones par couches et du nombre de couches cachées ;
  - > optimisation des paramètres et hyperparamètres du modèle ;
  - entraînement sur le dataset ;
  - > évaluation du modèle (courbes d'erreur et courbe d'apprentissage) ;
  - > compte-rendu exhaustif des savoirs mathématiques utilisés (méthode de descente du gradient, composition de fonctions, activations, rétropropagation matricielle,...).
- 7. Effectuer une prédiction :
  - > avec la ligne isolée en 4. ;
  - > comparaison de la prédiction avec la labellisation théorique ;
  - > effectuer la prédiction avec le modèle ML et le modèle DL ;
  - > commentaire sur les éventuels écarts de prédiction.

## Compétences évaluées (chacune évaluée sur 2 points)

- 1. Modéliser une problématique de data science en formulations mathématiques.
- 2. Concevoir et appliquer une solution algorithmique efficace.
- 3. Appliquer des techniques mathématiques pour analyser et traiter un jeu de données réel.
- 4. Identifier des modèles algorithmiques (leurs caractéristiques, leurs différences).
- 5. Utiliser les outils numériques à bon escient pour résoudre un problème.

- 6. Caractériser un réseau neuronal.
- 7. Optimiser et normaliser un modèle.
- 8. Visualiser des courbes de performances.
- 9. Effectuer une prédiction la plus précise possible.
- 10. Comprendre les notions mathématiques sous-jacentes à une construction de modèle d'apprentissage.