Classe : IIA4 Année Universitaire : 2024/2025

Cours: Machine Learning Enseignant: Wassim Arfa

# Détection automatique de fausses critiques de produits

### **Dataset: kaggle Fake-Reviews Dataset**

Colonnes importantes:

- > category : catégorie de produit (optionnelle, à utiliser si nécessaire pour enrichir le modèle)
- rating: note du produit (nombre entier entre 1 et 5)
- ➤ label : classe de la critique (frauduleuse ou authentique) avec les valeurs possibles : fake ou real
- > text : contenu textuel de la critique

# Travaux à réaliser

- 1. Prétraitement des données
  - > Chargement du dataset

Nettoyage du texte : Appliquez les étapes suivantes sur la colonne text :

- > Suppression de la ponctuation
- > Conversion en minuscules
- > Suppression des stopwords
- > Lemmatisation (ou stemming)
- $\triangleright$  Encodage des labels (fake = 0, real = 1) dans la colonne label.

Analyse statistique initiale : Longueur des critiques , Distribution des classes label, Détection et suppression des doublons, si nécessaire.

- 2. Analyse exploratoire (EDA)
  - Distribution des classes
  - Longueur des critiques par classe (histogramme)
  - Visualisation des mots les plus fréquents (WordCloud par classe)
  - > Présenter au moins une autre visualisation pertinente (ex : heatmap, bigrammes fréquents)
- 3. Vectorisation du texte
  - > Appliquer une vectorisation TF-IDF sur la colonne du Text.
  - > Comparer les dimensions, vocabulaire et effets sur la mémoire

Classe : IIA4 Année Universitaire : 2024/2025

Cours : Machine Learning Enseignant : Wassim Arfa

#### 4. Modélisation

Implémenter et comparer les modèles suivants :

- Régression logistique (baseline)
- > Réseau de neurones simple (MLP)
- 5. Évaluation des performances
  - > Affichage des scores : accuracy, précision, rappel, F1-score, AUC
  - > Courbe ROC pour au moins deux modèles
  - > Matrice de confusion et analyse qualitative des erreurs
- 6. Interprétation des résultats
  - Appliquer LIME ou SHAP pour expliquer le comportement du modèle le plus performant
  - > Présenter au moins deux critiques avec leur prédiction et les mots clés influents

## Questions théoriques à traiter dans le notebook

- 1. Pourquoi le nettoyage du texte est-il crucial avant vectorisation?
- 2. Que mesure le F1-score et pourquoi est-il souvent plus pertinent que la simple accuracy?
- 3. Quelle est la différence entre TF-IDF et les embeddings comme Word2Vec?
- 4. Comment le déséquilibre des classes peut-il impacter les performances d'un modèle ?
- 5. Quels sont les enjeux éthiques liés à la détection automatisée de contenus frauduleux ?

# **Livrables attendus**

- > Un notebook Jupyter .ipynb propre et structuré contenant :
- > Tout le code exécuté
- > Les visualisations pertinentes
- Les réponses aux questions théoriques
- > Un compte rendu détaillé