# Rapport Projet ML : Analyse de Performance Académique - (Kaggle)

# 1. Objectif

Effectuer L'apprentissage machine (Machine Learning) sur le Student Performance Dataset (Kaggle) afin d'analyser l'impact des habitudes d'études sur les performances des étudiants.

# 2. Tâches d'Apprentissage Machine Définies

Le projet vise à réaliser quatre tâches distinctes :

- 1. **Régression** : Prédire les notes finales (scores).
- 2. Classification : Distinguer le succès de l'échec des étudiants.
- 3. **Clustering**: Segmenter les profils d'étudiants en groupes (non supervisé).
- 4. **Méthodes d'Ensemble** : Combiner plusieurs modèles pour améliorer la robustesse des prédictions.

# 3. Description et Préparation des Données

## Aperçu du Jeu de Données

• Observations: 1000 entrées.

Variables: 8 colonnes.

• Qualité des Données : Le Notebook confirme l'absence de valeurs manquantes et de duplicatas.

#### **Variables**

Туре	Variable	Exemples de Valeurs
Catégorielles	gender, race/ethnicity, lunch, test preparation course, parental level of education	Female/Male, Group A/Group B, Standard/Free Lunch, completed/none, High School, Master's Degree, Some College
Numériques	math score, reading score, writing score	Scores allant de 0 à 100

## Stratégies d'Encodage

Pour préparer les données aux modèles de Machine Learning, différentes techniques d'encodage ont été appliquées aux variables catégorielles :

- One-Hot Encoding (OHE) pour les variables sans ordre (gender, lunch, test preparation course).
- Ordinal Encoding (OE) pour la variable parental level of education afin de respecter la hiérarchie des niveaux.
- Frequency Encoding (FE) pour la variable race/ethnicity (fréquence d'apparition du groupe).

## 4. Résultats des Modélisations

Le Notebook présente les résultats des premiers entraînements de modèles pour la classification et le clustering.

#### A. Classification

- Modèle Utilisé : SVM, RandomForest Classifier (RFC).
- Objectif : Prédire le succès (vs échec) de l'étudiant.
- Métriques Obtenues :
  - Accuracy (Précision globale): 0.74
  - o Precision (Précision): 0.7068...
  - **Recall (Rappel)**: 0.4606...

#### **B.** Clustering

- Modèle Utilisé : K-Means (avec 2 clusters).
- Objectif: Regrouper les profils d'étudiants similaires.
- Évaluation : Le clustering est évalué en utilisant les métriques suivantes :
  - o Score Calinski-Harabasz.
  - o Score Silhouette.
  - Score Davies-Bouldin.