

## Modèles de Langage de Grande Taille (LLMs) et Applications Avancées

## TP: Pré-entraînement et Fine-Tuning d'un Modèle de Langage

## **Objectifs**

- 1. Comprendre les bases du pré-entraînement d'un modèle simple.
- 2. Réaliser le fine-tuning d'un modèle pré-entraîné (BERT) pour une tâche de classification de texte.
- 3. Manipuler des données textuelles réelles et entraîner un modèle sur celles-ci.

# Partie 1 : Pré-entraînement (Simple Exemple)

#### Introduction

Simuler un **pré-entraînement simplifié** en entraînant un petit modèle pour prédire des mots masqués dans des phrases.

#### 1. Créer un dataset de texte

- o Fournir un corpus simple (ou en générer un) contenant des phrases courtes.
- o Exemple de corpus :

```
Le chat dort sur le tapis.
Le chien joue dans le jardin.
La voiture est rouge.
```

## 2. Prétraiter les données

- o **Tokenisation**: Découper les phrases en mots.
- Masquage de mots : Masquer un mot aléatoire dans chaque phrase pour le prédire.
  - Exemple: "Le chat dort [MASK] le tapis."
- 3. **Créer un modèle simple** : Construisez un modèle capable de prédire un mot masqué dans une phrase.
  - 1. **Ajouter une couche d'embedding** (utilisez nn.Embedding) : Transformez chaque mot en un vecteur numérique.
  - 2. **Ajouter une couche dense** (utilisez nn.Linear): Trouvez des relations complexes entre les mots.
  - 3. **Ajouter une softmax** (utilisez nn.Softmax): Transformez les sorties en probabilités pour prédire le mot masqué.

### Structure minimale du modèle :

Entrée : Indices des mots de la phrase.

Sortie: Probabilités pour chaque mot du vocabulaire.

### 4. Entraîner le modèle

- o Tâche: Prédire les mots masqués à partir des contextes.
- o Fonction de perte : Cross-Entropy Loss.
- $\circ$  d<sub>Embedding</sub> = 10