

API d'Analyse de Sentiments

I- Rapport d'Évaluation

```
1
{
  "accuracy": 0.2857142857142857,
  "confusion_matrix": [
    [
      0,
      5
    ],
    [
      0,
      2
    ]
  ],
  "f1_score": 0.4444444444444445,
  "precision": 0.2857142857142857,
  "recall": 1.0
}
2
```

II- Observations sur les erreurs fréquentes ou éventuels biais

Biais dû aux données d'entraînement déséquilibrées :

Si les données utilisées pour entraîner le modèle contiennent plus de tweets positifs ou négatifs que l'autre catégorie, le modèle risque de devenir biaisé en faveur de la classe majoritaire.

Problème avec les tweets courts :

Les tweets sont souvent très courts, ce qui peut rendre difficile l'extraction de caractéristiques pertinentes. Un modèle formé sur des textes plus longs peut ne pas réussir à capter suffisamment d'informations significatives dans un tweet court. Cela peut conduire à des prédictions moins fiables.

III-Recommandations pour améliorer le modèle

Augmentation des données et équilibrage des classes

Augmenter et équilibrer les données : Utilisez des techniques d'augmentation des données ou d'équilibrage des classes pour réduire le biais et améliorer la prédiction des classes minoritaires.

Amélioration du prétraitement des tweets

Améliorer le prétraitement : Traitez mieux les emojis, hashtags, et argot dans les tweets pour mieux comprendre le contexte émotionnel, par exemple, en traduisant les emojis en texte ou en normalisant les hashtags.