

ANALYSE DE SENTIMENT D'INWI SUR TWITTER

TEST TECHNIQUE PRÉSENTÉ POUR INWI

25/11/2024

Réalisé par:

OUMAIMA DGUIGOU

Plan de travail

- INTRODUCTION
- O2 PROBLÉMATIQUE & OBJECTIFS
- 03 OUTILS
- CONCEPTION
- 05 RÉALISATION
- CONCLUSION & PERSPECTIVES

Quels sentiments cachent les commentaires sur Inwi et le secteur télécom marocain, et comment ces perceptions peuvent-elles impacter leur réputation ?

Introduction/Problématique/*Objectif*/Outils/Conception/Réalisation/Conclusion



Analyser les discussions publiques sur Twitter concernant Inwi et le secteur télécom marocain afin de déterminer le sentiment global et d'identifier des thèmes récurrents dans les tweets négatifs.

Collecte des données

- 50 tweets sur Inwi
- 50 sur le secteur télécom marocain

Modélisation des données

Exploration des données

Outils Utilisés

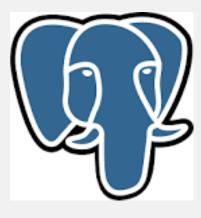












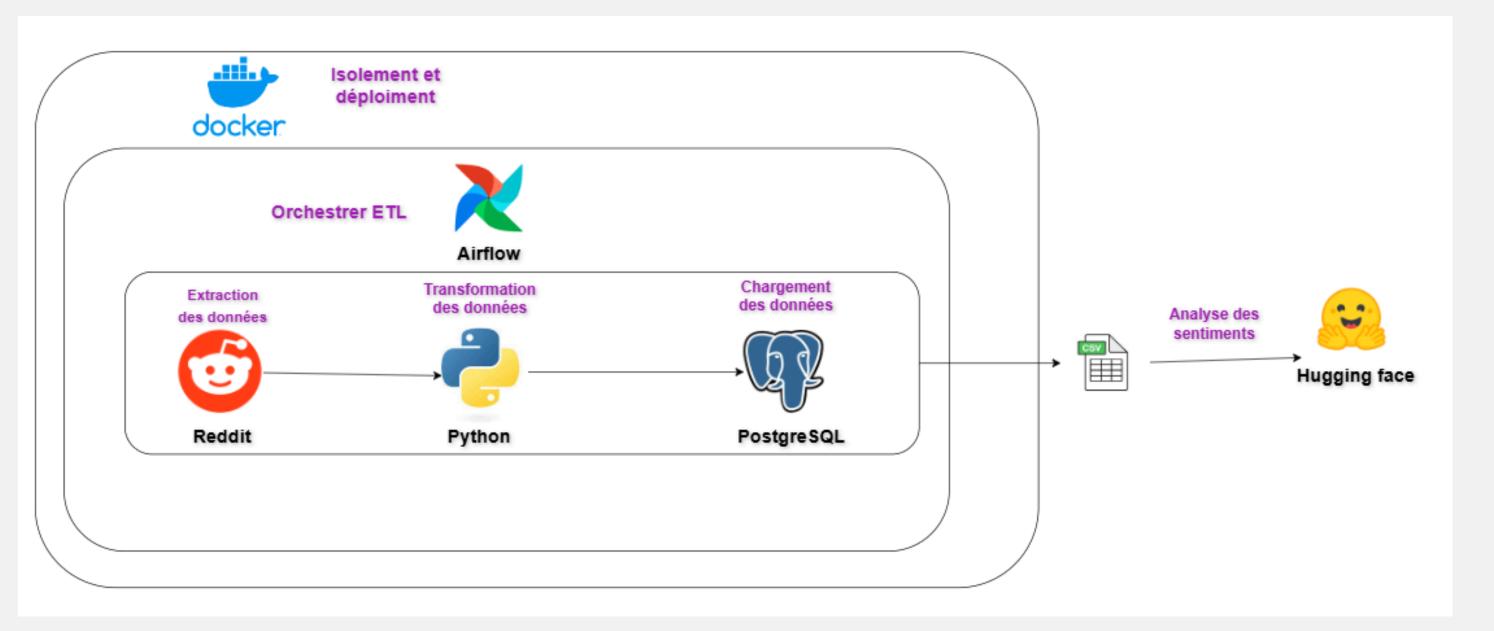
Introduction/Problématique/Objectif/Outils/Conception/Réalisation/Conclusion

Collecte des données



Choix de l'API

- Accès limité à Twitter
- Sur Youtube commentaires sont désactivés sur la chaine INWI
- Choix de Reddit



Stockage des données



Pourquoi Postgrsql

- Initialement : Pas pris en compte l'exigence clé-valeur.
- Setup: Docker avec Airflow et PostgreSQL, (deux tables créées.)
- Solution : PostgreSQL supporte JSONB, idéal pour les données clé-valeur.

5

Introduction/Problématique/Objectif/Outils/<u>Conception</u>/Réalisation/Conclusion



- Connexion à l'API Reddit
- Recherche des publications pertinentes
- Récupération des données des publications.
- Extraction des commentaires

TRANSFORMATION DES DONNÉES

- Supprimer les emojis
- Supprimer les nombres flottants
- Supprimer les doublons dans le texte
- Convertir en minuscules
- Supprimer la ponctuation
- Supprimer les stopwords



 Les modèles appropriés.

Les modèles de machine learning utilisés

Twitter-roBERTa-base for Sentiment Analysis

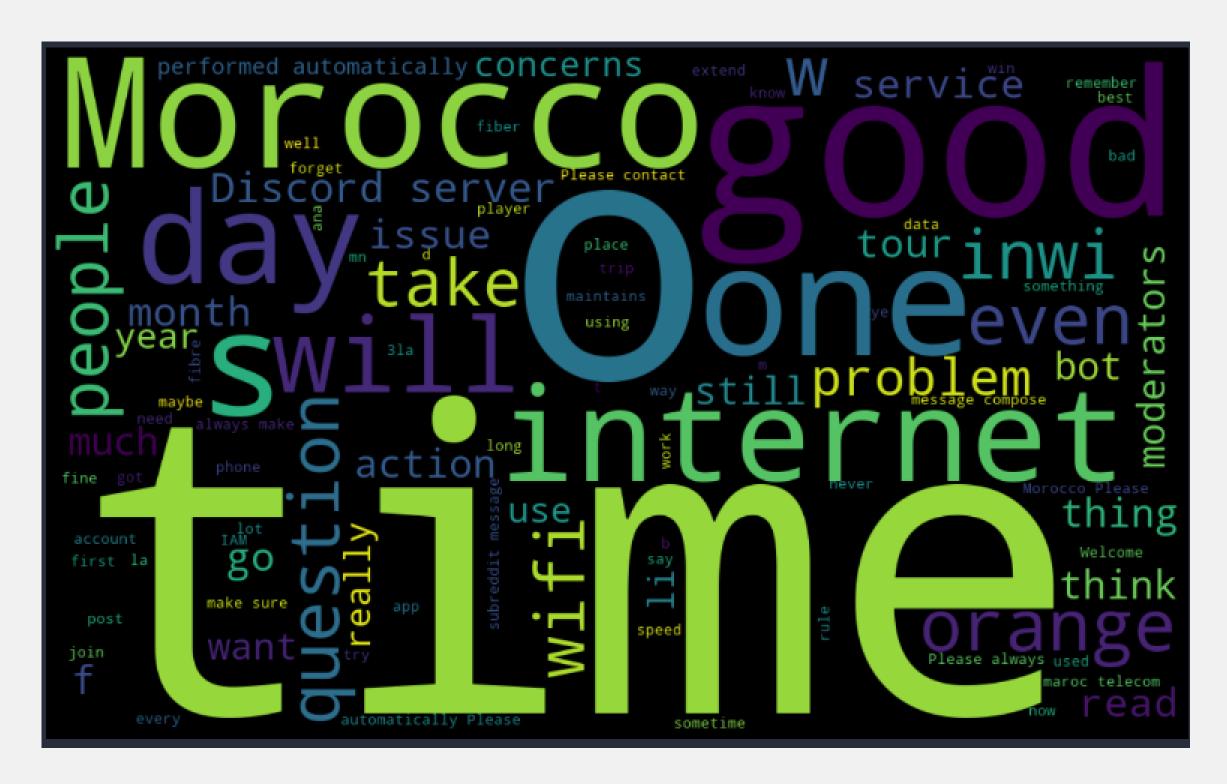
VS

VADER (Valence Aware Dictionary and sEntiment Reasoner)

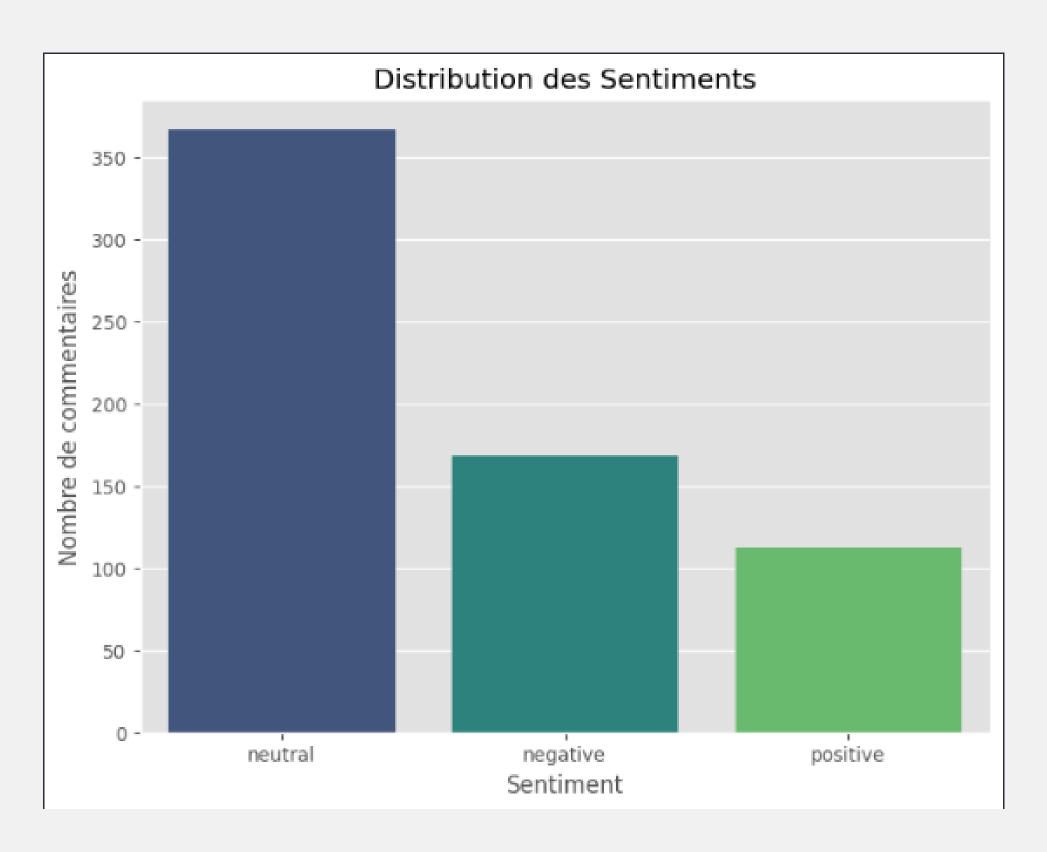
- un modèle RoBERTa-base entraîné sur environ 124 millions de tweets
- collectés entre janvier 2018 et décembre 2021

- VADER utilise un lexique de mots courants associés à des scores de sentiment prédéfinis. Chaque mot a une valeur de sentiment :
- Positif (+ve)
- Négatif (-ve)
- Neutre (0)

CLOUD-WORD

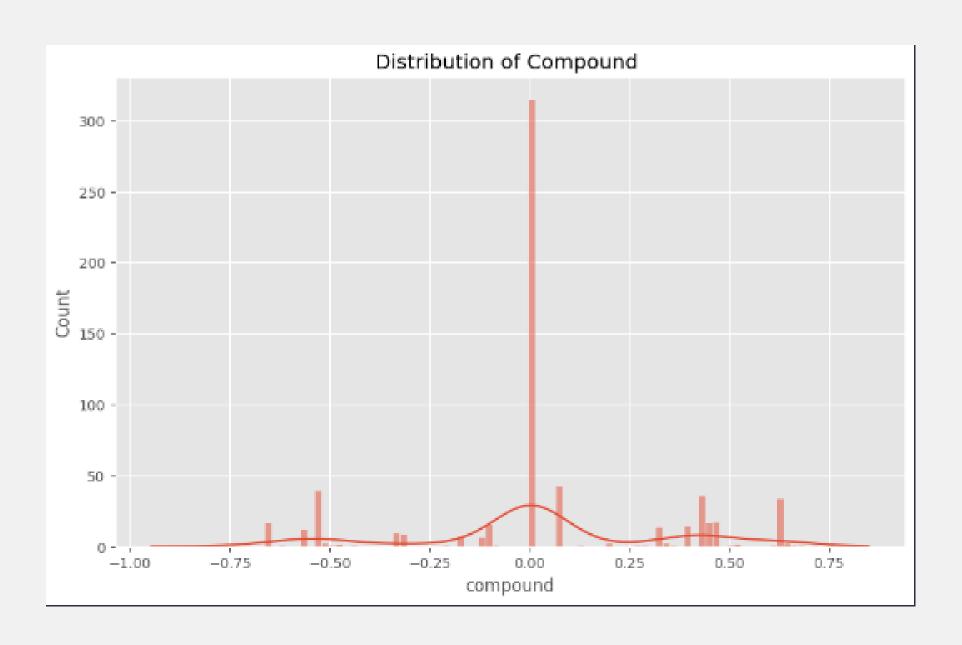


DISTRIBUTION DES SENTIMENTS SELON "ROBERTA"



- Majorité de commentaires neutres : Indique un manque d'émotion forte ou un faible engagement.
- Environ 150 des commentaires neutres sont négatifs : Suggère des préoccupations sous-jacentes non exprimées clairement.
- Peu de commentaires positifs : Montre un sentiment général de mécontentement ou d'indifférence.

DISTRIBUTION DES SENTIMENTS SELON "VADER"



- Sentiment neutre prédominant : La majorité des observations dans votre dataset montrent des sentiments neutres. Cela pourrait indiquer que les textes analysés n'expriment pas de fortes émotions, ou bien qu'ils sont formulés de manière factuelle ou objective.
- Peu de sentiment extrême : Les valeurs extrêmement positives ou négatives sont relativement rares, ce qui peut être le cas dans des analyses de sentiments sur des données moins polarisées (par exemple, des textes professionnels, des critiques modérées, etc.).

LES SUJET DES COMMENTAIRES NÉGATIFS

Expérience client décevante

Difficultés avec la connexion mobile/fibre et le service client

Prix élevés et faible qualité de service

Services et lieux de faible qualité

Mécontentement général avec l'internet et les tarifs

Introduction/Problématique/Objectif/Outils/Conception/Réalisation/Conclusion

Conclusion

- Extraction réussie des posts et commentaires sur Inwi et le secteur télécom au Maroc.
- Stockage des données et analyse de sentiment (0 à 1).
- Identification des sujets négatifs.

Perspectives

- Améliorer l'analyse de sentiment avec du machine learning.
- Étendre la collecte en temps réel à d'autres acteurs.
- Créer des dashboards interactifs.
- Utiliser les analyses pour la gestion de réputation et la veille concurrentielle.

MERCI POUR VOTRE ATTENTION