



ANALYSE DE SENTIMENTS SUR TWITTER

Présenté par Corentin Duvivier et Florentin Bugnon



#### Plan

Description du projet et de la problématique

Nettoyage des tweets

Algorithmes de classification

Interface utilisateur

**Analyse et résultats** 



# DESCRIPTION DU PROJET



Quelle est l'opinion générale exprimée par les utilisateurs de Twitter, sur un sujet précis?



#### **API TWITTER**

Twitter fournit une API à n'importe qui souhaitant récupérer/manipuler des tweets, des utilisateurs et tout ce que contient l'application.

## PORTAIL DE DEVELOPPEURS

Pour pouvoir utiliser l'API Twitter, il est nécessaire de remplir un formulaire pour avoir un compte "développeur" et obtenir ses tokens d'accès.

## RECUPERATION DE TWEETS

On récupère un certains nombres de tweets en fonctions de mots clés et de la langue.

## NETTOYAGE DES TWEETS



#### **02** Nettoyage des URL

#### **03** Nettoyage des ReTweets

#### **04** Nettoyage des #hashtag



#### **Bayes**

A partir d'une base de tweets existants, on va effectuer une étude probabiliste pour déterminer l'annotation du tweet sur lequel on travaille.

#### Naif

A partir de 2 fichiers contenants respectivement des mots jugés négatifs et positifs, on détermine le sentiment général du tweet en fonction du nombre de mots présents dans chaque fichier.

#### KNN

A partir d'une base de tweets déjà annotés, on va annoter le tweet en fonction des annotations des tweets lui ressemblant le plus, présents dans la base de données.

#### Bayes V2

A partir d'une base de tweets existants, on va effectuer une étude probabiliste, en prenant en compte la fréquence des mots, et la présence de bi-grammes pour déterminer l'annotation du tweet sur lequel on travaille.

#### Classification naïve

<u>Paramètres</u> : les tweets à classifier, une liste de mots négatifs, une liste de mots positifs

#### Pour chaque Tweet:

- Pour chaque mot du Tweet :
  - On compte le nombre de mots positifs/négatifs présents dans le Tweet
  - S'il y a plus de mots positifs que négatifs :
    - On annote le tweet comme positif
  - S'il y a plus de mots négatifs que positifs :
    - On annote le tweet comme négatif
  - Sinon, on annote le tweet comme neutre

#### **Classification KNN**

<u>Paramètres</u>: les tweets à classifier, une base de données contenant des tweets déjà annotés, une distance noté d (int)

#### Pour chaque tweet:

- On cherche un nombre d de tweets les plus ressemblants dans la base de données (Voisinage)
- Si la proportion de tweets positifs est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme positif
- Si la proportion de tweets négatifs est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme négatif
- Sinon:
  - On annote le tweet comme neutre

#### **Classification Bayesienne V1**

<u>Paramètres</u> : les tweets à classifier, une base de données contenant des tweets déjà annotés

#### Pour chaque tweet:

 On calcule la probabilité d'appartenance à une classe (en remplaçant neutral par positif et négatif) selon la formule suivante:

$$P(C|T) = \prod_{M \in T} P(m|C) \cdot P(C)$$
 où C est la classe, T un tweet, et M un mot du tweet

- Si la probabilité que le Tweet soit neutre est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme neutre
- Si la probabilité que le Tweet soit positif est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme positif
- Sinon:
  - On annote le tweet comme négatif

#### **Classification Bayesienne V2**

<u>Paramètres</u> : les tweets à classifier, une base de données contenant des tweets déjà annotés

#### Pour chaque tweet:

 On calcule la probabilité d'appartenance à une classe (en remplaçant neutral par positif et négatif) selon la formule suivante:

$$P(C|T) = \prod_{M \in T} P(m|C)^{n_m} \bullet P(C)$$
 où C est la classe, T un tweet, m un mot du tweet, n le nombre de fois où m est présent

- Si la probabilité que le Tweet soit neutre est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme neutre
- Si la probabilité que le Tweet soit positif est la plus élevée:
  - On annote le tweet comme positif
- Sinon:
  - On annote le tweet comme négatif

### <u>Améliorations de la classification Bayesienne V2</u>

- Prise en compte de la fréquence d'un mot dans un tweet
- Ignorance des mots d'une taille inférieures ou égaux à 3
- Prise en compte de bi-grammes, c'est-àdire toute suite de 2 mots.





## Analyses expérimentales

#### Taux d'erreur

Analyse présence + unigramme	Analyse présence + bigramme	Analyse présence + unigramme + bigramme
0.1888	0.0955	0.0311
Analyse fréquence + unigramme	Analyse fréquence + bigramme	Analyse fréquence + unigramme + bigramme
0.02111	0.02333	0.02111



# Merci!

N'hésitez pas si vous avez des questions.

Corentin Duvivier Florentin Bugnon