

# Analyse à grande échelle de sentiments sur Twitter

Dehbi ilyas POMALEGNI Augustin Primous Prince



#### Introduction

### **Table of Contents**



Présentation des technologies utilisées



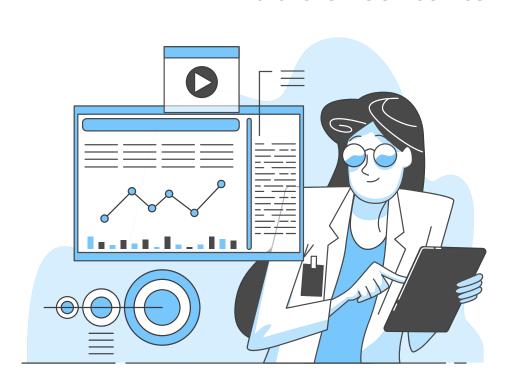
**Expérimentations** 

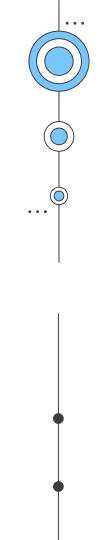


Mesure et analyse

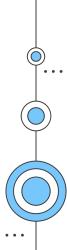


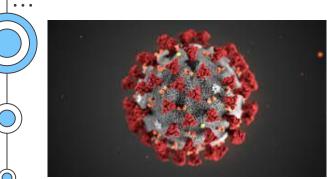
**Comparaison et Conclusion** 



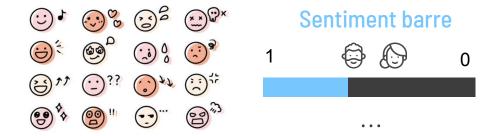


# **O1**Contexte



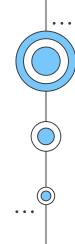


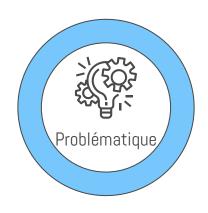
Depuis Décembre 2019



Contexte

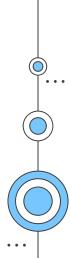


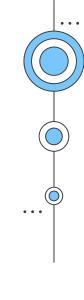




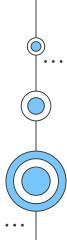
# Comment faire de l'analyse de sentiments des données sur le Covid-19 provenant de Twitter?

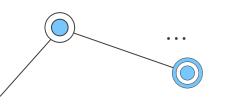
. .



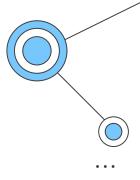


# Technologie utilisée



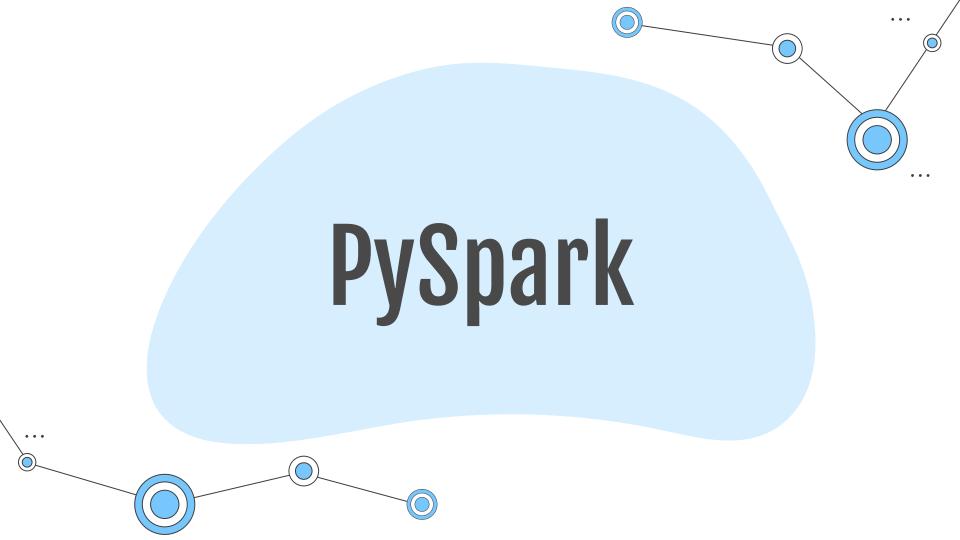


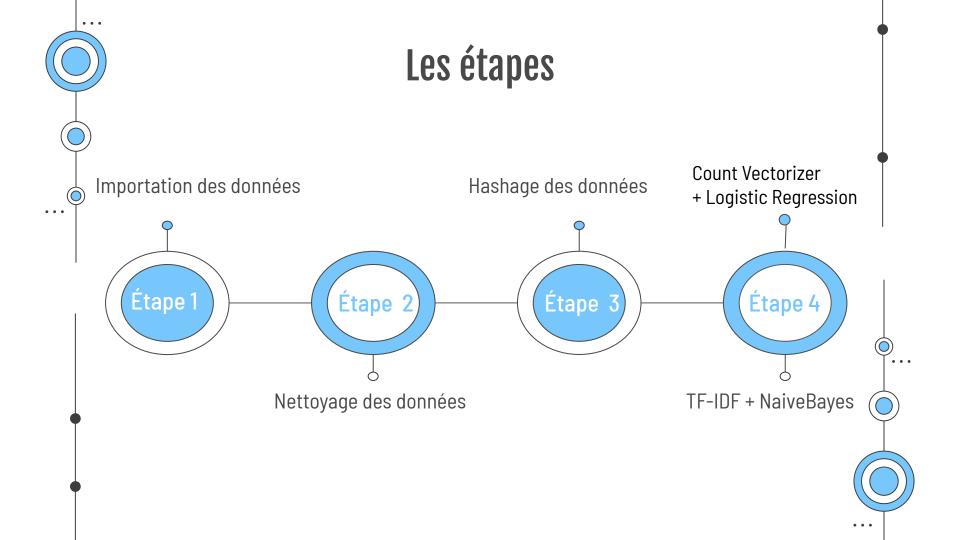
# Technologies utilisés

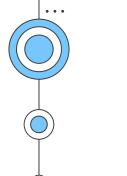


# PySpark<sup>3</sup>









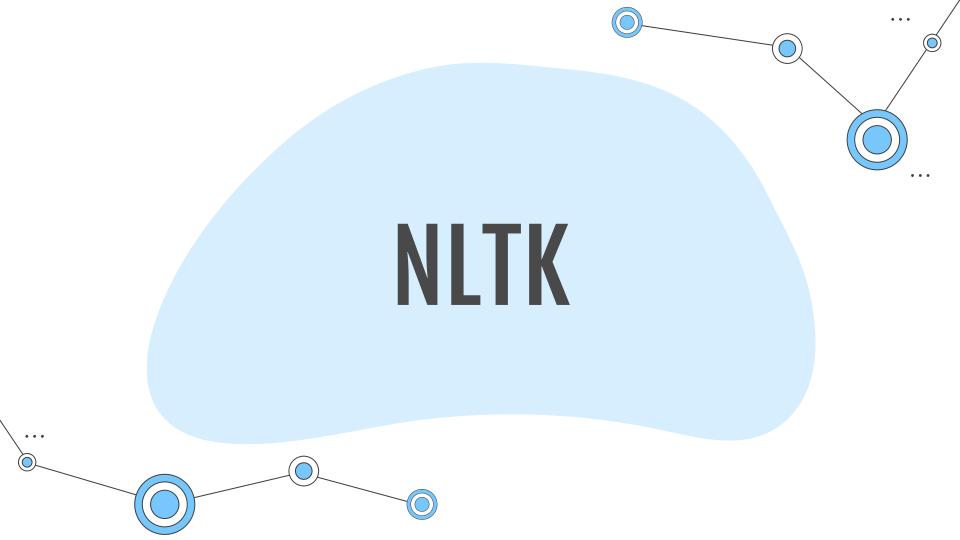
### TF-IDF

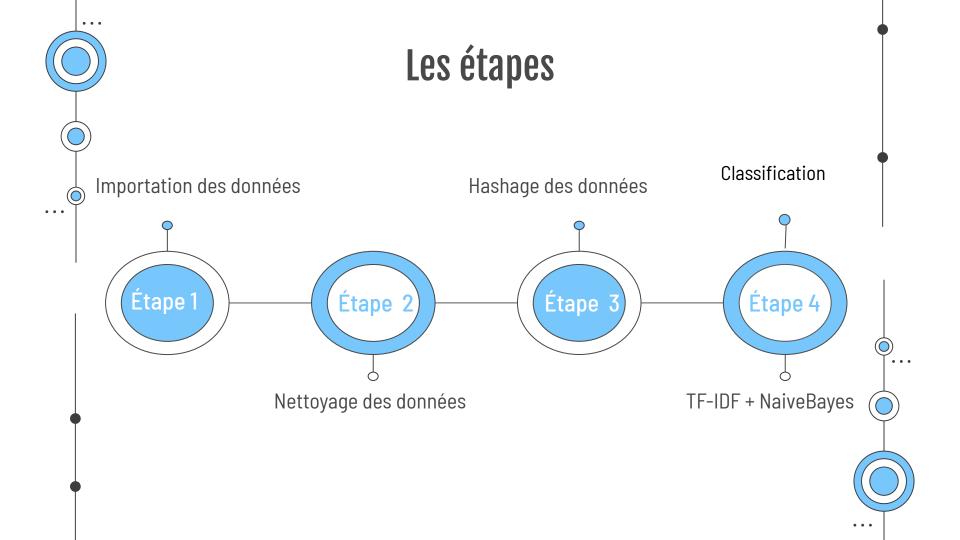
$$TF(M_i, D_j) = \frac{nombre\ de\ fois\ que\ le\ mot\ M_i\ apparait\ dans\ le\ document\ D_j}{nombre\ de\ mots\ dans\ le\ document\ D_j}$$

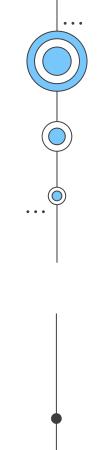
$$IDF(M_i) = \ln(\frac{Le \ nombre \ total \ des \ documents}{Le \ nombre \ de \ documents \ qui \ contiennent \ M_i})$$

$$TF - IDF(M_i, D_j) = TF(M_i, D_j) \times IDF(M_i)$$

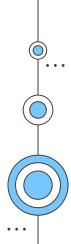


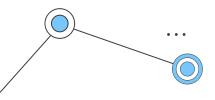




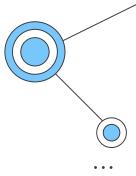


# 03 Expérimentation





# **Expérimentation**



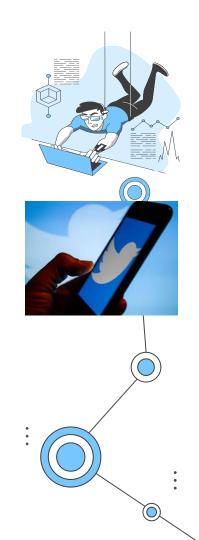
#### Présentation des données

- Méthodes d'acquisition
- Exemples de données

Expérimentation Environnement utilisé







# 192 000 000

D'utilisateurs au quotidien en fin 2020

# 504 000 000

De tweets par jour soit 5900/s

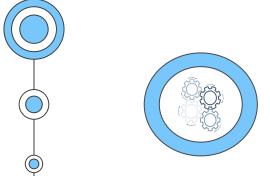
# XXX 000 000

De sujets différents



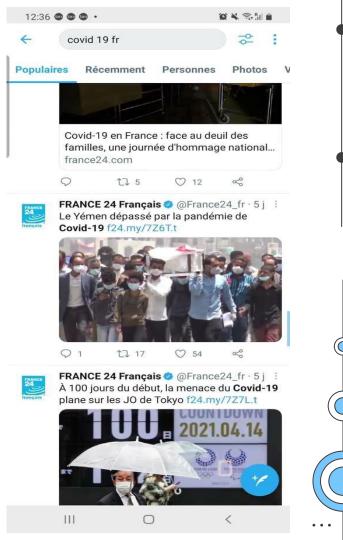






. . .

## Comment charger ces tweets concernant le covid dans un projet?





# Extraction de données sur twitter notre projet

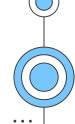
# Asynchrone

Utilisation des exemples de données qu'on charge en CSV

# **Synchrone**

#### **Librairies ou API d'extraction**

- Twitterscrapper
- Twint
- GetOldTweets3
- Tweepy + API Twitter





### **Exemples des tweets**



#### Infos Covid19 @CovidBot1 · 1 h

Il v a actuellement 142662310 personnes infectées partout dans le monde. 121298906 personnes ont été soignées et 3041802 personnes sont décédées depuis le début du #covid19









Karina Gould @ @karinagould · 1 h





Salia DIABATE @SaliaDIABATE5 · 15 s Après le VIH, les gaz à effet de serre et la COVID-19, un bien vital est en train de nous échapper : L'AIR, de par sa qualité de plus en plus médiocre. Si les nations du monde ne unissent pas pour UN TRAITÉ, l'air respiré. quel qu'en soit le lieu planétaire, deviendra u

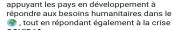


poison.







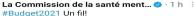


Canada government official

 tout en répondant également à la crise COVID19.

Le [+] continuera d'être un chef de file en





Dans l'ensemble, nous sommes ravis de voir des investissements d'environ un milliard de dollars pour la #SantéMentale, en particulier compte tenu des impacts sur la santé mentale de la #COVID19.









#### Maât @Flora30255705 · 1 h

Et pendant ce temps là à l'hôpital, on continu de recruter des chargés de mission "performance hospitalière" ... Il y aura bientôt plus de personnel pour mesurer l'efficacité des services publics que pour les faire fonctionner... #COVID19 #servicepublic

> Chargé de mission performance hospitalière et Ressources Humaines (H/F) (Emploi ouvert aux titulaires et/ou aux contractuels)

- Réf 2021-578219
- Régions : Auvergne-Rhône-Alpes
- Mission proposée : CF PJ





17.

Afficher cette discussion

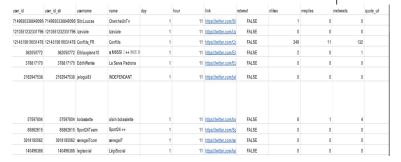


André MASCARDI @aldivers1 · 42 m #COVID19 ca fait + d'un an qu'Olivier #veran nous ment et dit n'importe quoi : "La situation s'améliore depuis 5 jours" (le 19/04/21). Jugez sur les 3 dernier jours NB MORTS: 189(J-2) 140(J-1) 447(J) +258, NB en #reanimation: 5877(J-2) 5893(J-1) 5970(J) +93 0/10 en Mathématiques







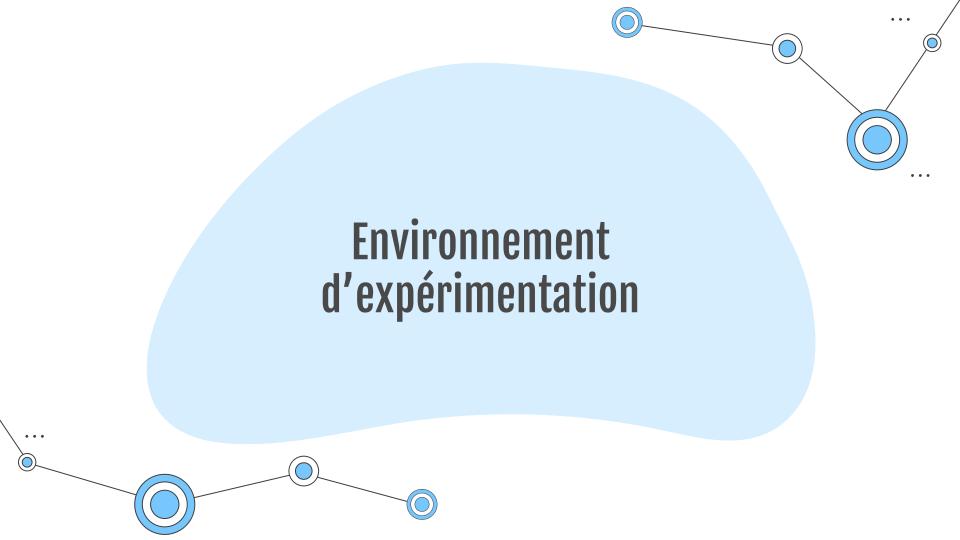




#### Dataset de travail créé

	Tweets	Label
0	keffkorvos cdube_sante ben moi déjà je conna	Neutre
1	rt lnstantfoot florentino perez j'ai décidé d	Neutre
2	bigsuis jmblanquer vous savez quoi mettez les	Neutre
3	rt viedecarabin imaginez on n'aurait pas eu du	Neutre
4	rt souleygk_ pas étonnant pour un pays qui se	Negatif







# **Environnement d'expérimentation**



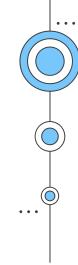


**NLTK** 

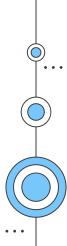


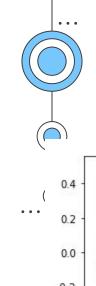
Mais surtout sur un PC personnel



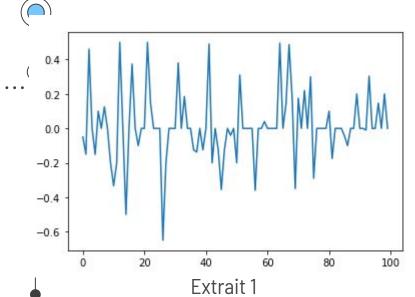


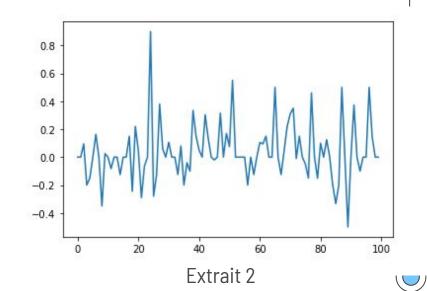
# 04 Mesure et Analyse





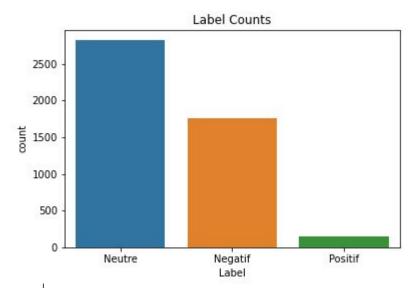
# Mesure: Polarité des tweets (100 x 2)

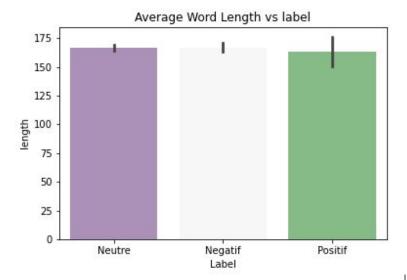






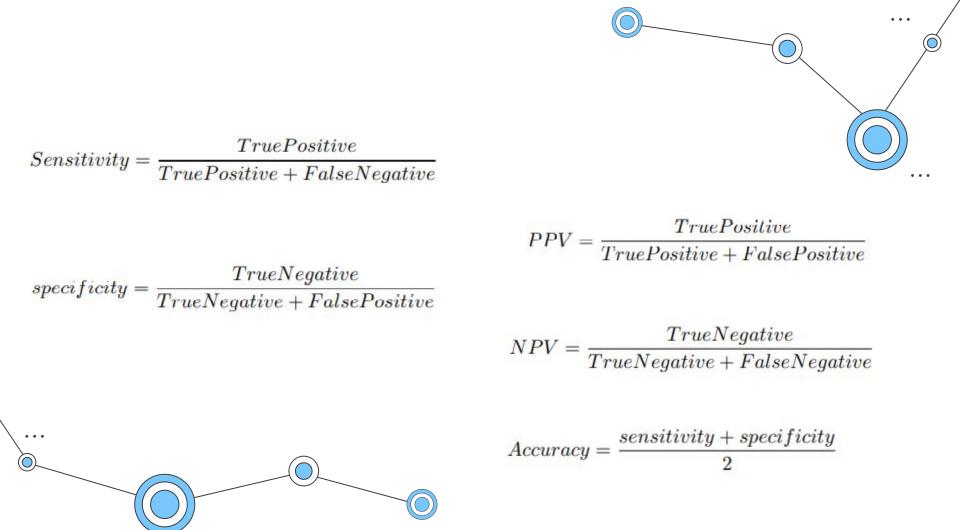
### Mesure: d'autres tendances

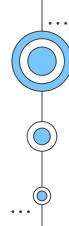






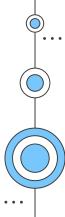
# **PySpark**Résultats et Analyse

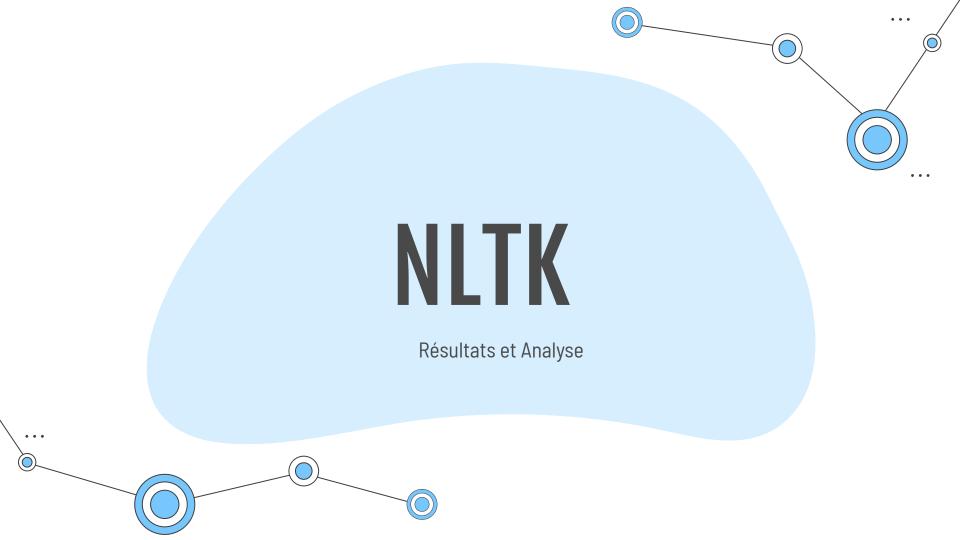




## TF-IDF + NaiveBayes

- **Sensitivity** = 0.80
- Specificity = 0.70
- PPV = 0.80
- NPV = 0.70
- **Accuracy** = 0.75
- Temps de classification 92.938 secondes





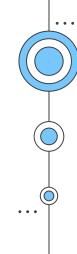


# TF-IDF + NaiveBayes

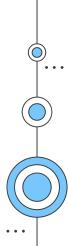
		on 24.441	Temps d'exécu
f1-score	recall	recision	
0.64	0.81	0.53	-1
0.88	0.81	0.95	0
0.00	0.00	0.00	1
0.81			accuracy
0.51	0.54	0.49	macro avg
0.83	0.81	0.87	weighted avg
	0.64 0.88 0.00 0.81 0.51	0.81 0.64 0.81 0.88 0.00 0.00 0.81 0.54 0.51	precision recall f1-score  0.53

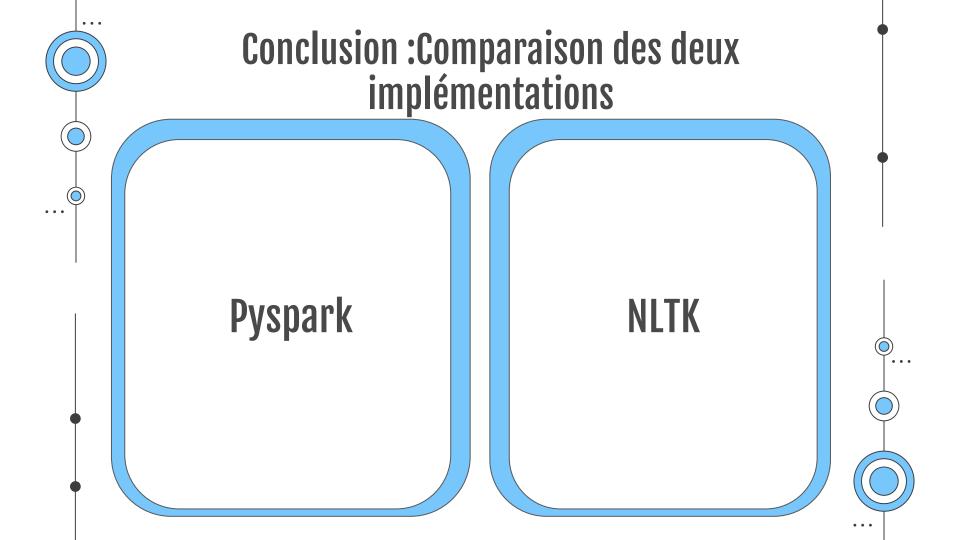
Matrice de confusion [[ 73 16 1] [ 64 312 8]





# O5 Comparaison et Conclusion

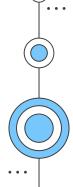






# **Main Competitors**

	PySpark	NLTK
<b>19</b>	<b>⊗</b>	(33)
\$	(3)	
<b></b>	<b>⊗</b>	(33)





# Sentiments des personnes sur la crise



Colère, incompréhension, la fatigue

#### Neutre

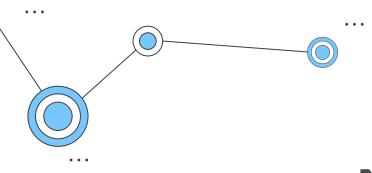
Ceux qui s'en foutent, ceux qui se font du profit

#### **Positifs**

Le gouvernement







# Merci pour votre attention!

