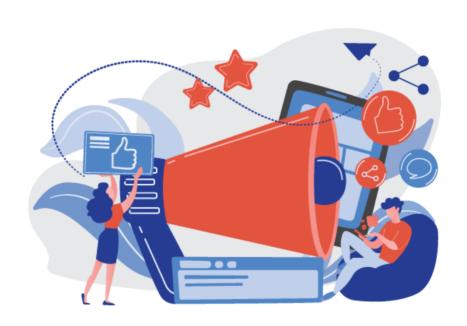
## Rapport de projet - Big Data

## Réputation des informations



### Groupe:

G4

#### Membres du groupe :

NANA Dylan NGOUNGOU Lilian NGOUNOU Yann NZOPET Luc

## Table des matières

Étape 1 : Étude des besoins	2
1. Description des objectifs d'analyse de données	2
2. Étude de cas	2
3. Identification des sources de données adéquates	4
Étape 2 : Mise en place	4
1. Préparation d'un environnement de stockage et traitement de données	4
2. Construction d'un data lake	8
3. Traitement de données	10
4. Analyse des données	11
Étape 3 : Visualisation des résultats	12

## Étape 1 : Étude des besoins

## 1. Description des objectifs d'analyse de données

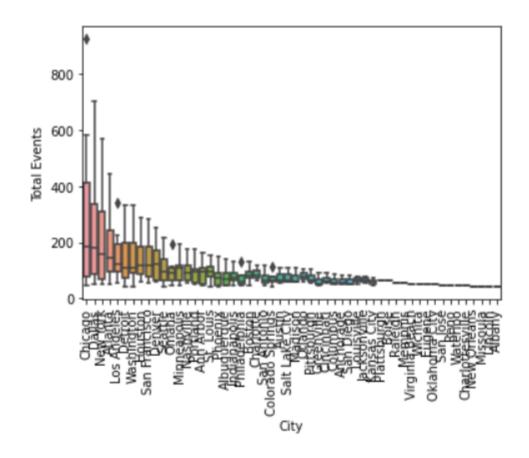
Les fausses nouvelles (ou "fake news" en anglais) sont des informations qui sont délibérément créées pour tromper ou induire en erreur les gens. Ces informations peuvent être présentées sous la forme d'articles, de vidéos, de photos, de messages sur les réseaux sociaux ou de tout autre type de contenu.

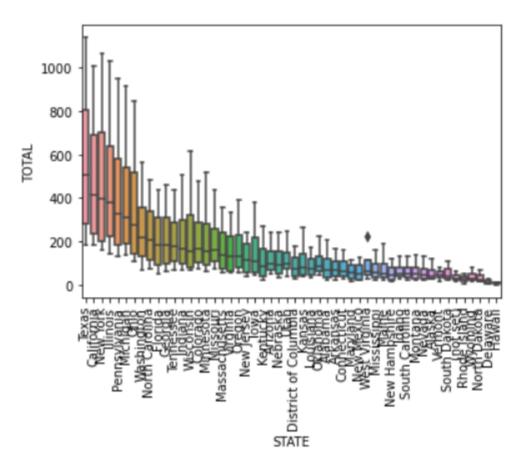
Les fausses nouvelles peuvent avoir un impact négatif sur la société, car elles peuvent causer de la confusion et de la méfiance envers les médias et les institutions gouvernementales. Les personnes qui propagent des fausses nouvelles peuvent avoir des motivations diverses, comme la recherche d'attention, la manipulation politique, la promotion de produits et services, ou simplement le désir de causer des troubles.

Ainsi pour pouvoir pallier cela, nous est-il possible de différencier parmi des nouvelles, celles qui sont vraies de celles qui sont fausses ? Quels sont les outils que nous pouvons mettre en place pour y parvenir ?

### 2. Étude de cas

Pour notre étude de cas, nous avons eu recours à l'analyse de deux jeux de données. Le premier recense les réponses au sondage sur les fausses nouvelles par type et par ville. Le second, quant à lui, est constitué du total des réponses au sondage sur les fausses nouvelles par type et par État. Ces sondages ont été soumis à des dizaines de milliers de lycéens des 50 États américains et ils ont été interrogés sur ce qu'ils savent et pensent des "fake news". Il était donc question pour nous de ressortir des tableaux et des graphiques à partir de ces jeux de données et puis d'en déduire une conclusion des résultats obtenus.





Nous constatons que dans chacun de ces deux diagrammes en boîte, nous observons à chaque fois des points isolés du reste des boîtes. Ils sont appelés "points aberrants supérieurs". Ils indiquent en fait des valeurs extrêmes et qui, pour la plupart du temps, ne sont pas fiables. D'où l'existence de notre étude qui révèle donc là, des fausses nouvelles. En effet, ces types de points extrêmes doivent être exclus du jeu de données afin d'assurer la fiabilité de celui-ci. Toutefois, il peut s'avérer que cette valeur soit normale. Dans ces cas, elle peut fournir des informations précieuses sur la distribution des données.

## 3. Identification des sources de données adéquates

Parmi les sources de données, nous avons un dataset nommé "news.csv" contenant un ensemble d'articles divers. On a :

- un ID
- un titre
- un texte
- la véracité



## Étape 2 : Mise en place

# 1. Préparation d'un environnement de stockage et traitement de données

Pour préparer notre environnement de stockage et de traitement de données, nous allons d'abord construire une image pour utiliser Hadoop HDFS, Jupyter Notebook et NiFi avec l'aide de Docker et un fichier de configuration .yaml contenant les services dont nous aurons besoin comme suit :

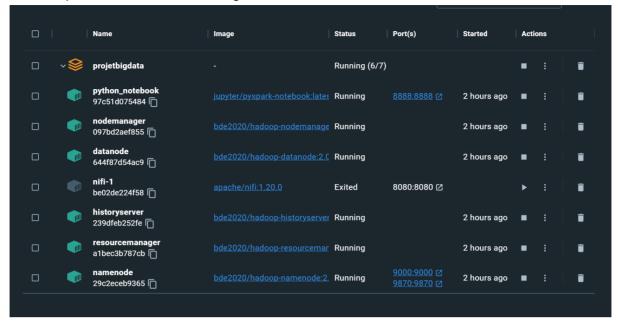
```
version: "3.9"

services:
  nifi:
  image: apache/nifi:1.20.0
  environment:
    NIFI_WEB_HTTP_PORT: 8080
    NIFI_WEB_HTTP_HOST: 0.0.0.0
```

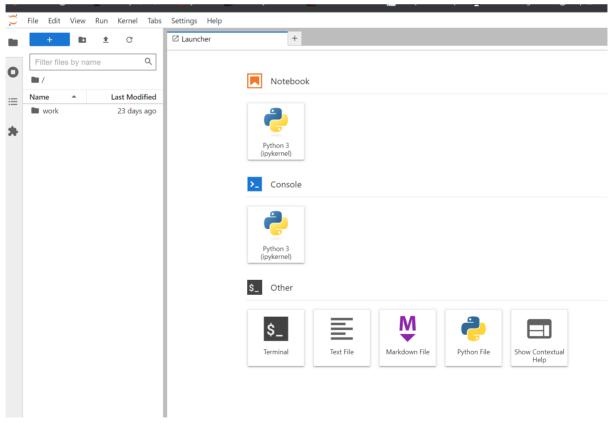
```
- ./data:/data
```

```
environment:
resourcemanager:8088"
```

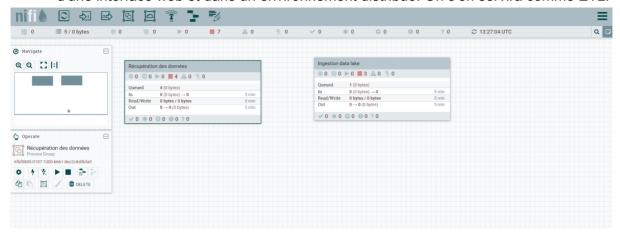
Après construction des images et des conteneurs.



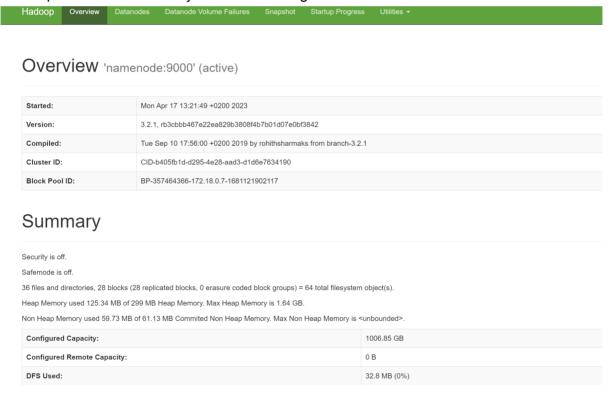
 Jupyter Notebook : Jupyter Notebook est un outil qui permet aux utilisateurs du langage Python de créer et de partager des documents interactifs contenant du code dynamique et exécutable, des visualisations de contenus, des textes de documentation et des équations.



 NiFi : NiFi est un logiciel libre de gestion de flux de données. Il permet de gérer et d'automatiser des flux de données entre plusieurs systèmes informatiques, à partir d'une interface web et dans un environnement distribué. On s'en servira comme ETL.



 Hadoop HDFS: HDFS (Hadoop Distributed File System) est un système de fichier distribué permettant de stocker et de récupérer des fichiers en un temps record. Il s'agit de l'un des composants basiques du framework Hadoop Apache, et plus précisément de son système de stockage.



#### 2. Construction d'un data lake

Pour construire notre data lake, nous chargerons les fichiers en local pour les stocker dans HDFS(, ensuite reçu). Nous nous servirons ainsi de l'espace dédié que NiFi peut se référencer en local dans le fichier .yaml :

Espace NiFi entré :

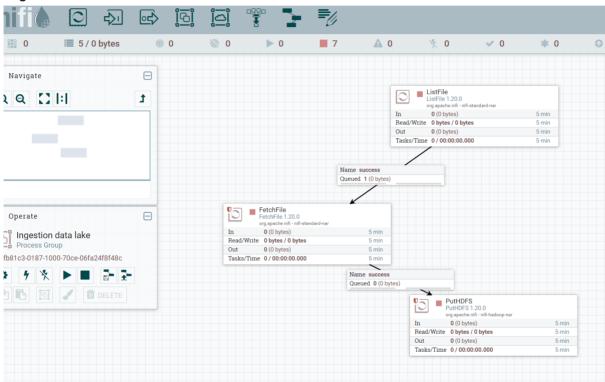
#### volumes:

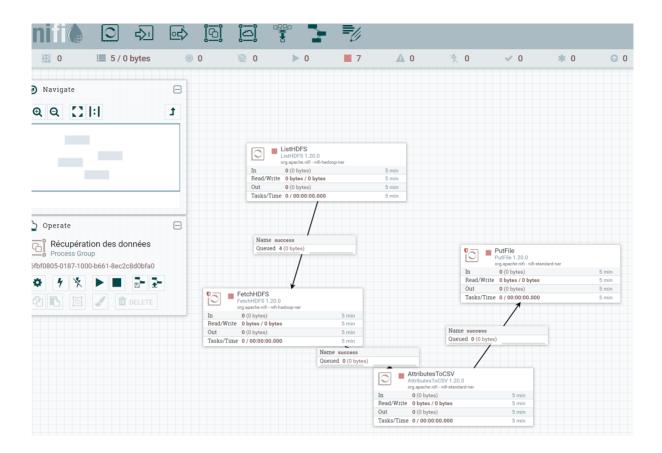
- ./data:/data
  - Espace NiFi sortie et Jupyter entré :

#### volumes:

- C:/projet Big Data/code:/home/jovyar.

Nous construisons des groupes de processus dont "Récupération de données" et "Ingestion de data lake".





Après ingestion, nous pouvons observer les données stockées dans HDFS.



#### 3. Traitement de données

Pour traiter nos données, nous avons opté pour une fonction en Python qui permet de nettoyer les textes du dataset.

```
def wordopt (text):
    text = text.lower()
    text = re.sub('\[.*?\]', '', text)
    text = re.sub("\\W", '', text)
    text = re.sub('https?://\S+/www\.\S+', '', text)
    text = re.sub('<.*?>+','', text)
    text = re.sub('[%s] % re.escape(string.punctuation)', '', text)
    text = re.sub('\n', '', text)
    text = re.sub('\n', '', text)
    return text
```

## 4. Analyse des données

Scikit-learn, encore appelé "sklearn", est la bibliothèque pour le machine learning en Python. Elle fournit une sélection d'outils efficaces pour l'apprentissage automatique et la modélisation statistique, notamment la classification, la régression et le clustering via une interface cohérente en Python. Cette bibliothèque, qui est en grande partie écrite en Python, s'appuie sur NumPy, SciPy et Matplotlib.

Nous utiliserons le TfidfVectorizer de Scikit-learn pour représenter nos documents à l'aide des scores TF-IDF calculés en fonction de leur contenu. Un TfidfVectorizer transforme une collection de documents bruts en une matrice de fonctionnalités TF-IDF. Le TF-IDF est une méthode d'analyse qui peut être utilisée dans une stratégie de référencement pour déterminer les mots-clés et les termes qui augmentent la pertinence des textes publiés.

Toujours de la même bibliothèque, nous allons utiliser différents algorithmes d'apprentissage automatique en se servant des données d'entraînement issues du dataset. Il permet de pouvoir construire des modèles de prédiction par rapport au modèle d'entraînement des données. Les algorithmes utilisés sont les suivants :

- La régression logistique : avec une précision de 91.55%.

```
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
```

- L'algorithme basé sur l'arbre de décision : avec une précision de 91.55%.

```
from sklearn import tree
```

- Le gradient boosting machine : avec une précision de 81.22%.

```
\begin{tabular}{ll} from $$\underline{$\bf sklearn.ensemble}$ import ${\bf GradientBoostingClassifier}$ \\ \end{tabular}
```

- La forêt d'arbres décisionnels : avec une précision de 90.21%.

```
from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
```

## Étape 3 : Visualisation des résultats

Maintenant, nous pouvons détecter les "fake news" avec nos modèles prédictifs.

```
]: news = str(input())
test_fake_news(news)
```

In a stunning election night, the Republican nominee for president, Donald Trump, secured victory after a string lorida, Ohio, Wisconsin, Iowa and Michigan all turned red. Nationally, Donald Trump won 47% of the vote to Hillege votes for the Republicans and 232 for the Democrats.

```
DT Prediction: Fake News
GB Prediction: Fake News
RF Prediction: Fake News

]: news = str(input())
test_fake_news(news)
```

Donald Trump has secured the Republican nomination for US president on day two of the Republican National Conversed behind Mr Trump, a day after splits in the party were evident as the convention opened. The Trump campaign also y was plagiarised. Tuesday's speakers focused almost exclusively on attacking Hillary Clinton, the likely Democrosecutor, held a mock trial for Mrs Clinton as the crowd chanted "lock her up". Mr Christie and others criticisterving as secretary of state. An FBI investigation said she was "extremely careless" but found her actions didn he crowd disagreed as Mr Christie repeatedly yelled "guilty". He said she has "selfish, awful judgement" and wa and elsewhere.

```
LR Prediction: Not A Fake News
DT Prediction: Not A Fake News
GB Prediction: Not A Fake News
RF Prediction: Not A Fake News
```

LR Prediction: Fake News

12