Architecture Big Data complète

Distribuer des algorithmes sur un cluster de calcul de manière optimale Indexer des données avec NoSQL
Stocker des quantités massives de données hétérogènes
Traiter des flux de données en temps réel
Concevoir une architecture de stockage et de traitement de données distribuée adaptée aux besoins métiers
Créer une plateforme distribuée de flux de messages en temps réel

Sommaire

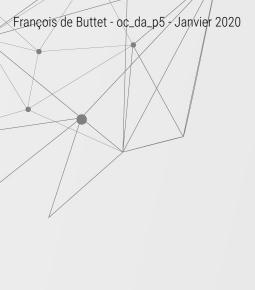
- Présentation du **projet**.
- Contexte, enjeuxArchitecture et choix techniques.
 - Architecture.
 - Technologies utilisées.
 - Résultats obtenus.
- Scénarios de gestion des erreurs et des pannes.
- 04 Conclusion.



Le contexte

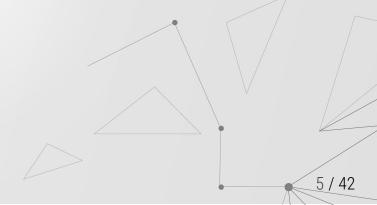
Nous devons déployer une solution complète d'analyse de données pour créer un top 10 des sujets les plus tendance sur Twitter heure par heure.

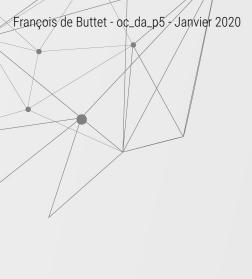




Le contexte

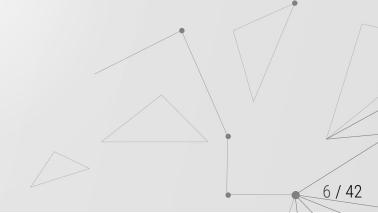
Nous allons créer un outil qui permet de lister les dix hashtags les plus fréquents pour chaque heure.





Le contexte

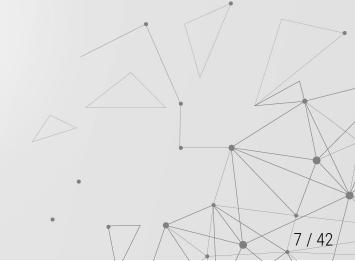
L'application permettra d'avoir la liste désirée pour l'heure souhaitée sur une durée de 24H.



Projet

■ Cahier des charges simplifié

- 1. Collecte des données
- 2. Stockage dans des structures adaptées
- 3. Traitement au coup par coup et en temps réel
- 4. Solutions pour améliorer la robustesse de l'architecture globale et de chacun de ses composants





Architecture

API Twitter

Chiffres Twitter 2019:

• Nombre de tweets envoyés par seconde : 6 000 environ (https://www.blogdumoderateur.com/chiffres-twitter)

L'API Twitter utilisée nous permet de diffuser environ 1% de tous les nouveaux tweets publics au fur et à mesure qu'ils se produisent (https://developer.twitter.com/en/docs/labs/sampled-stream/overview). Ce qui fait environ 60 tweets/seconde.

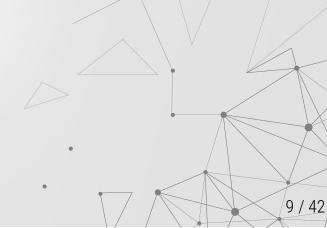
Le script utilisé a calculé une vélocité de : 84.35 tweet/sec Max. durant l'enregistrement 42.5H (tweets contenant des hashtags).

Les observations lors de l'enregistrement montrent une taille de 1Mo:

- pour env. 47000 hashtags enregistrés (données à analyser).
- Pour environ 3700 tweets enregistrés (données brutes)

13Mo de données a analyser -> 0.30 Mo/H -> 0.085 Ko/sec 580 Mo de données brutes -> 13.6 Mo/H -> 3,8 Ko/sec

Notre application devra analyser 24H de contenu soit environ 335 Mo.



Architecture

■ Proposition répondant au cahier des charges

- 1. Recueil des hashtags avec un script écrit en Python qui fait appel à l'API Twitter. [**Producer**]
- 2. Envoi des données au travers de topics Kafka. **Kafka** remplira le rôle de file de messages
- 3. Le pipeline **Storm** injectera les données brutes dans notre **Data Lake** (Cluster **HDFS**) et enregistrera les données en temps réel dans une base de données **Elasticsearch**
- 4. Le **Data Lake** fournira les données pour le traitement en batch par une application **Spark**
- 5. Les données sur Elasticsearch seront indexées de manière a obtenir deux vues distinctes, une vue batch et une vue temps réel
- 6. Les données de la vue temps réel qui ne sont plus utiles seront supprimées
- 7. Enfin, une application **Spark** permettra d'obtenir le résultat souhaité en indiquant la date et l'heure voulu. Elle assurera le choix de la vue à utiliser.

Points traités

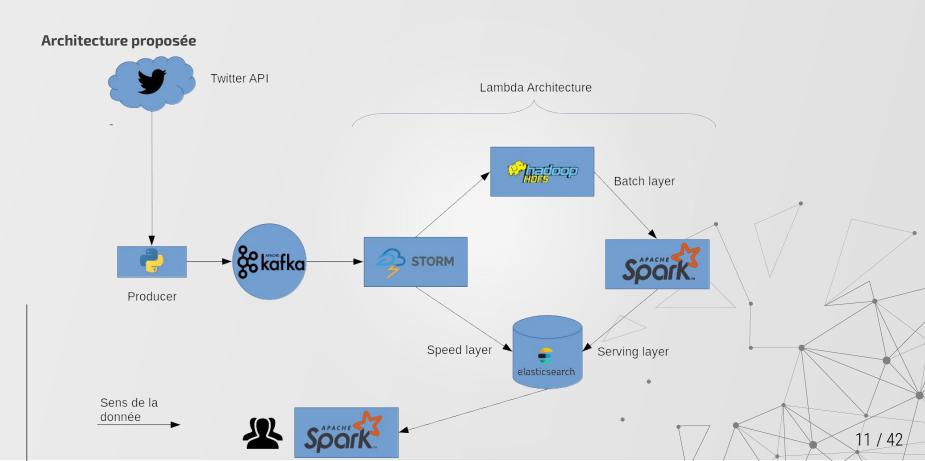
Collecte des données 🗸

Stockage dans des structures adaptées 🗸

Traitement au coup par coup et en temps réel 🗸

Solutions pour améliorer la robustesse de l'architecture globale et de chacun de ses composants [Solutions décrites plus tard dans le document]

Architecture







Le script <u>hashtagsCollect.py</u> permettra de recueillir une partie des tweets (env 1%) en anglais émis sur la plateforme Twitter.

Le script enverra 2 formats de données sur 2 topics différents:

- Un topic "**p5_raw_tweet**" qui recevra toutes les données nécessaires de chaque tweet. Ceci permettra de rechercher la données si une erreur d'algorithme, de calcul est faite. Ce sont des données brutes sous format JSON.
- Un topic "**p5_tweet_hashtags**" qui récoltera tous les hashtags employés lors de l'enregistrement. Ces données seront analysées en streaming et en batch (depuis notre master dataset).

Le script sera supervisé par **supervisord** permettant un redémarrage en cas d'erreur et donc un débit de données stable.

APACHE KAFKA



■ **Apache Kafka** est un projet à code source ouvert d'agent de messages développé par l'Apache Software Foundation et écrit en Scala. Il permet de fournir un système unifié, en temps réel à latence faible pour la manipulation de flux de données.

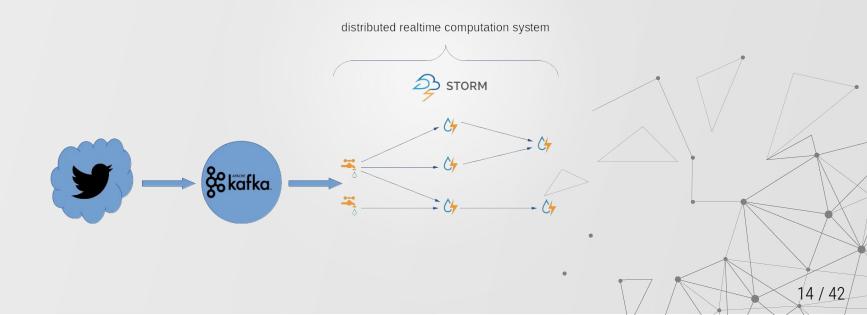
Kafka nous permettra d'obtenir des données de manière fiable pour notre application temps réel.



APACHE STORM



■ **Apache Storm** est rapide: un benchmark l'a cadencé à plus d'un million de tuples traités par seconde par nœud (site officiel). Il est évolutif, tolérant aux pannes, garantit que les données seront traitées et est facile à configurer et à utiliser. Il s'intègre aux technologies de mise en file d'attente telle que Kafka.

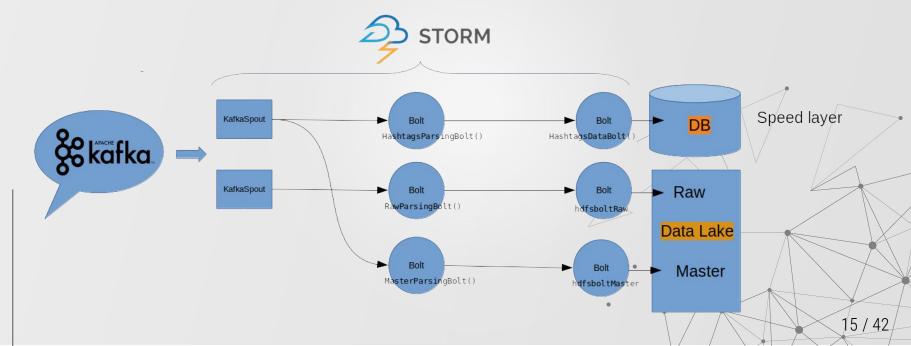


APACHE STORM

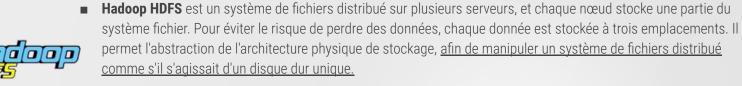


■ Topologie

code



HDFS



Cette architecture de machines HDFS (aussi appelée cluster HDFS) nous permettra de stocker nos données et constitura notre **Data Lake**.



HDFS



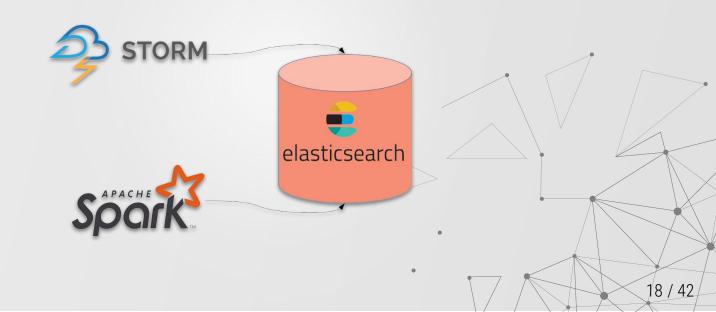
Organisation des données

```
/data/ twitter/
       raw/
          .snapshot/
          [files max 1MB].txt > enregistrement des tweets sous format JSON:
          {"hashtags":["Win","MonsoonValley","competition"],"user_id":"1706886714","user_name":"Tim
          Holden","id_str":"1208035707996004357","created_at":"Fri Dec 20 14:45:31 +0000 2019","text":"RT @MonsoonValleyUK: #Win 3 bottles of fine
          #MonsoonValley wine! Just RT this tweet and follow @MonsoonValleyUK to enter! #competition T&Cs\u2026","user_followers":109}
       master/
          hashtagsOnly/
             .snapshot/
            [files max 1MB].txt > enregistrement des hashtags sous format TXT: "timestamp|hashtag"
          full/
```

ELASTIC SEARCH



■ **Elasticsearch** est un serveur utilisant Lucene pour l'indexation et la recherche des données. Nos données seront indexées dans ES en temps réel avec STORM, après analyse avec SPARK.



ELASTIC SEARCH

elasticsearch

Données indexées:

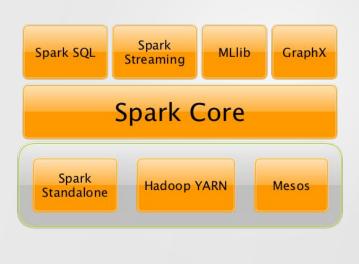
```
"_index": "batch_layer_view",
"_type": "_doc",
"_id": "dbmMlW8Br6X9jx6_dMH_",
"_version": 1,
"_score": 0,
"_source": {
  "count": 771,
  "hashtags": "FightBackSana",
  "ts": 1578758400
"_index": "speed_layer_view",
"_type": "_doc",
"_id": "vbldlW8Br6X9jx6_WIOV",
"_version": 1,
"_score": 0,
"_source": {
 "speed": {
   "timestamp": 1578755313,
   "hashtags": "OKCThunder"
```

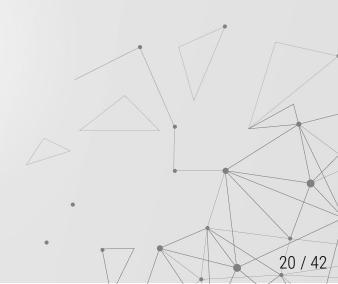
```
1 GET batch_layer_view/_mapping
        "batch_layer_view" : {
    "mappings" : {
              "properties" : {
    "count" : {
                  "type" : "long"
                "hashtags" : {
  "type" : "text",
                   "fields" : {
12 -
                    "keyword" : {
13
                      "type" : "keyword",
                      "ignore_above" : 256
14
15 -
16 -
17 -
18 -
                  "type" : "long"
19
20 -
21 -
22 -
23 4
24 - }
1 GET speed_layer_view/_mapping
                                                                        ▶ 2,
        "speed_layer_view" : {
           "mappings" :
             "properties" : {
                  "properties" : {
                   "hashtags" : {
    "type" : "text",
    "fields" : {
10 -
                        "keyword" : {
    "type" : "keyword",
11 +
                           "ignore_above" : 256
14 -
15 -
16 -
                    "timestamp" : {
| "type" : "long"
17 -
18
19 -
20 -
22 -
23 -
                                                                                                                                19 / 42
```

APACHE SPARK



- Apache Spark est un moteur d'analyse unifié pour le traitement de données à grande échelle. Apache Spark atteint des performances élevées pour les traitement en batch et streaming.
 - Spark SQL nous permettra d'interroger des données structurées dans nos programmes Spark





APPLICATION TRAITEMENT BATCH

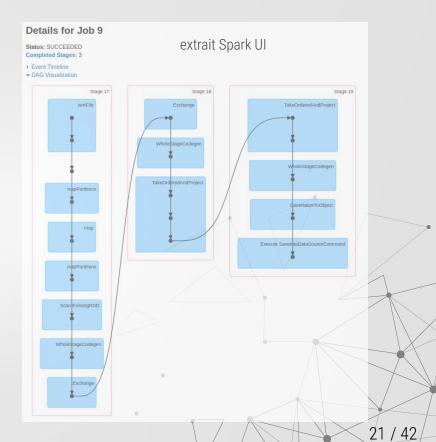


■ Code de l'application de traitement en batch

script_batch.py

Pour ce projet, l'application doit être lancée avec un package (--packages org.elasticsearch:elasticsearch-hadoop:7.5.0).

La variable ts_start du script doit être définie avec le premier timestamp soit pour ce projet 1578747600.



APPLICATION UTILISATEUR



Code de l'application et requêtes utilisées

script_spark_app.py

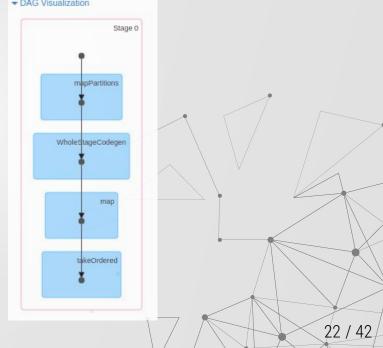
Pour ce projet, l'application doit être lancée avec un package (--packages org.elasticsearch:elasticsearch-hadoop:7.5.0) et une date comprise entre 2020/01/11-13:00 et 2020/01/12-12:00 avec des pas de 1H. Format a utiliser: "yyyy/mm/dd-HH:00". La date sera convertie en timestamp.

Le choix a été pris de laisser une fenêtre glissante de 2H pour la speedView (configurable mais doit être au minimum > 1H pour prendre en compte le temps de calcul en batch)

Details for Job 0

Status: SUCCEEDED Completed Stages: 1

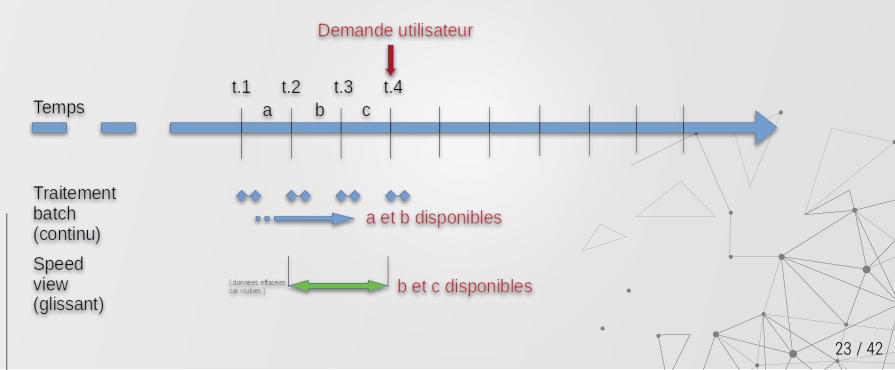
- ▶ Event Timeline
- ▼ DAG Visualization



APPLICATION UTILISATEUR



Timeline de gestion des vues et des enregistrements

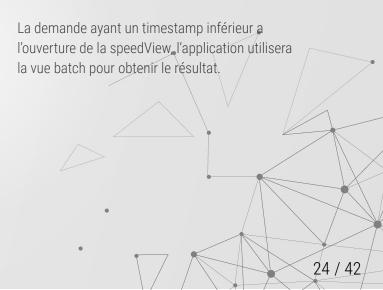


APPLICATION UTILISATEUR

■ Lancement de l'application en ligne de commande:

~/Spark/spark-2.4.4-bin-hadoop2.7/bin/spark-submit --packages org.elasticsearch:elasticsearch-hadoop:7.5.0 script_spark_app.py **2020/01/11-14:00**

+	used hashtags calculat	++
ts	hashtags	count
157875:	1200 CONNECT BTS	2790
157875	1200 ShowStopperAsim	919
157875	1200 FightBackSana	877
157875	1200 PeoplesChoiceRasha	mi 470
157875	1200 iHeartAwards	416
157875	1200 OnlySidMatters	278
157875	l200 BestMusicVideo	198
157875	1200 GOT7	166
157875	1200 BestFanArmy	151
157875	1200 마크	140
+	+	++



APPLICATION UTILISATEUR

■ Lancement de l'application en ligne de commande:

~/Spark/spark-2.4.4-bin-hadoop2.7/bin/spark-submit --packages org.elasticsearch:elasticsearch-hadoop:7.5.0 script_spark_app.py **2020/01/11-15:00**

			7777	
coun	t hashtags	ts	- 1	
	-+	-+	+	
907	FightBackSana	157875	4800	
810	ShowStopperAsim	157875	4800	
804	CONNECT_BTS	157875	4800	
543	28YearsMyKyungsoo	157875	4800	
460	iHeartAwards	157875	4800	
364	PeoplesChoiceRasham	i 157875	4800	
296	HappyKyungsooDay	157875		
278	스물여덟 도경수의날	157875	4800	
261	BestMusicVideo	157875	4800	
233	OnlySidMatters	157875	4800 i	



Visualisations

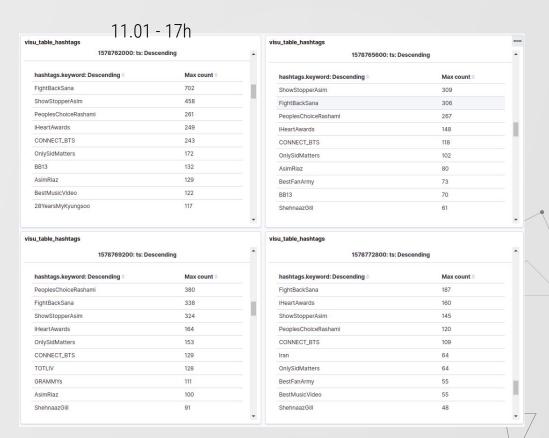


1578751200: ts: De	scending
hashtags.keyword: Descending	Max count :
CONNECT_BTS	2,790
ShowStopperAsim	919
FightBackSana	877
PeoplesChoiceRashami	470
HeartAwards	416
OnlySidMatters	278
BestMusicVideo	198
GOT7	166
BestFanArmy	151
마크	140

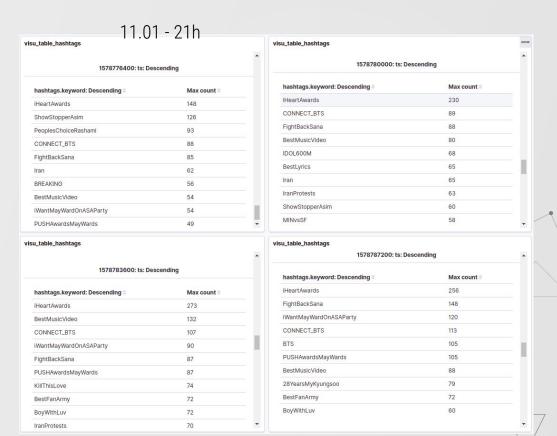
1578754800: ts: Des	scending
hashtags.keyword: Descending	Max count ÷
FightBackSana	903
ShowStopperAsim	805
CONNECT_BTS	803
28YearsMyKyungsoo	543
IHeartAwards	457
PeoplesChoiceRashami	363
HappyKyungsooDay	296
스물여덟_도경수의날	278
BestMusicVideo	260
OnlySidMatters	233

1578758400: ts: Descending		
hashtags.keyword: Descending	Max count ©	
FightBackSana	771	
ShowStopperAsim	572	
CONNECT_BTS	453	
iHeartAwards	386	
PeoplesChoiceRashami	255	
28YearsMyKyungsoo	200	
iWantMayWardOnASAParty	172	
PUSHAwardsMayWards	167	
BestMusicVideo	160	

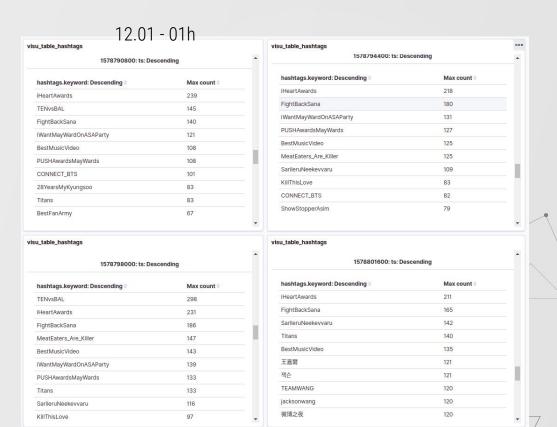
Visualisations



Visualisations



Visualisations

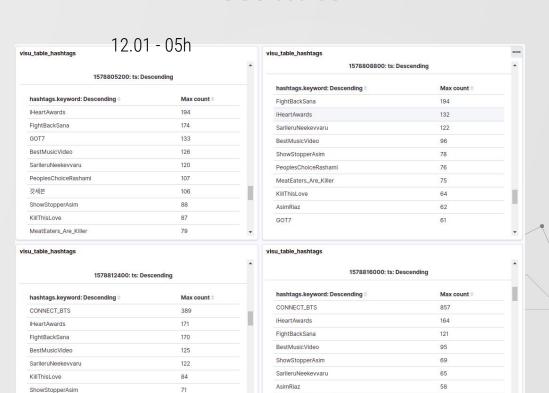


Visualisations

BoyWithLuv

MeatFaters Are Killer

AsimRiaz



MeatEaters_Are_Killer

BoyWithLuv

KillThisLove

62

60

60

58

56

53

visu_table_hashtags

Visualisations

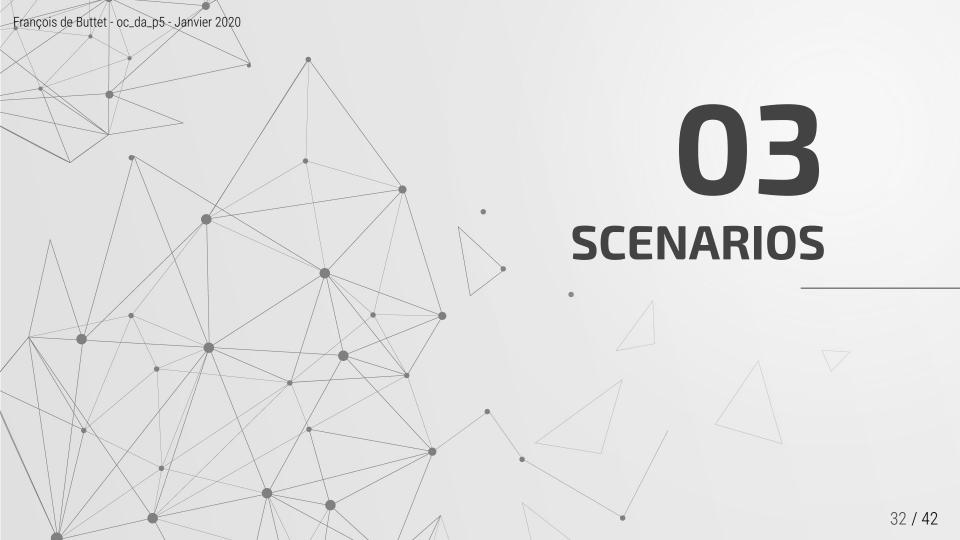


1578823200: ts: De	escending	
hashtags.keyword: Descending =	Max count	
CONNECT_BTS	345	
iHeartAwards	221	
BestMusicVideo	146	
FightBackSana	113	
BoyWithLuv	92	
KillThisLove	76	
BestFanArmy	63	
ShowStopperAsim	61	
PakistanPartnerOfPeace	59	

1578826800: ts: Des	scending
hashtags.keyword: Descending	Max count =
엑스원_새그룹_기다릴게	397
waiting_for_NEWX1	362
CONNECT_BTS	293
iHeartAwards	217
BestMusicVideo	136
KillThisLove	82
GOT7	79
BoyWithLuv	77
SarileruNeekevvaru	77
FightBackSana	76

visu_table_hashtags

1578834000: ts: Descending	
ashtags.keyword: Descending =	Max count ÷
HeartAwards	487
estMusicVideo	426
anaWorldWide	343
oyWithLuv	327
Master	255
CONNECT_BTS	243
넥스원_새그룹_기다릴게	213
vaiting_for_NEWX1	195
IIIThisLove	141
loxOfficeBaashaVIJAY	108



Gestion des erreurs / des pannes

Apache Kafka

3 noeuds seront démarrés utilisant 3 ports différents, ceci afin de supporter la panne d'un ou 2 serveurs simultanément. Les données seront correctement répliquées sur les différents serveurs en indiquant les paramètres lors de la création des topics:

Replication-factor 3

Pour pouvoir passer a l'échelle, nous allons devoir augmenter le nombre de consumers et donc de partitions de nos topics. Nous utiliserons ce paramètre lors de la création des topics:

- Partitions 10



Gestion des erreurs / des pannes

Apache Storm

La représentation d'une topologie sous la forme d'un DAG permet une certaine tolérance aux pannes : il suffit qu'un des nœuds signale que le traitement d'un tuple a causé un échec pour faire remonter l'erreur au spout parent et éventuellement décider de ré-émettre ce tuple.

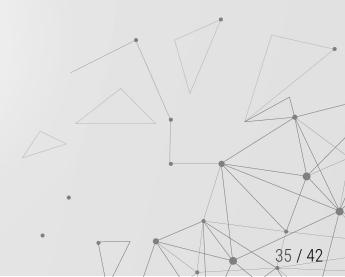
Les taches de traitement seront parallélisées et le passage à l'échelle est possible horizontalement.

Si le système subit une panne, un redémarrage intempestif, les statistiques en cours seraient perdues. Une solution serait de stocker les statistiques récoltées dans une BDD à laquelle tous les Bolts peuvent accéder.

Gestion des erreurs / des pannes

Hadoop HDFS

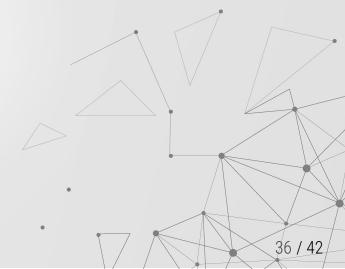
Les données seront répliquées 3 fois. Le namenode est un point de défaillance unique dans l'architecture HDFS. Pour répondre a cette problématique, un Secondary Namenode sera employé.



Gestion des erreurs / des pannes

Apache Spark

Si l'application est arrêtée ou subit une panne, elle pourra être relancée pour terminer son analyse. Spark est tolérant aux pannes sans réplication. Lorsqu'un nœud du DAG (graphe acyclique orienté) devient indisponible, à cause d'une malfonction quelconque, il peut être regénéré à partir de ses nœuds parents.



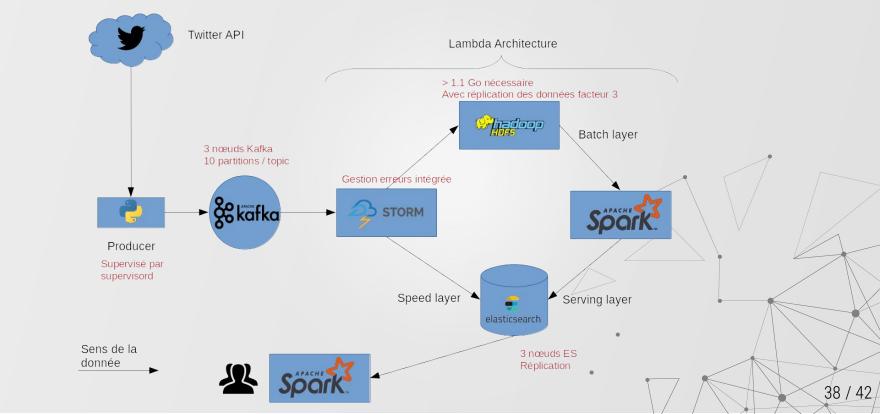
Gestion des erreurs / des pannes

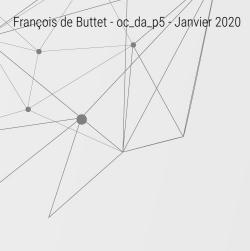
■ Elasticsearch

La couche de distribution effectuée par Elasticsearch permet de router les requêtes, paralléliser les traitements et répliquer les données en cas de panne. 3 noeuds seront démarrés pour la tolérance aux pannes. (nota: environ 1.2Go Ram / noeud)



Architecture améliorée





Concevoir une architecture Big Data complète

 Nous avons déployé une solution complète d'analyse de données pour créer un top 10 des sujets les plus tendance sur Twitter.



Ressources

Web

- https://developer.twitter.com/en/docs/tweets/data-dictionary/overview/intro-to-tweet-json
- https://blog.ippon.fr/2017/03/20/tamtam-bigdata-resilience-a-la-panne-des-systemes-distribues/
- https://le-datascientist.fr/aoache-kafka
- https://www.lebigdata.fr/hdfs-fonctionnement-avantages
- https://fr.slideshare.net/oom65/file-format-benchmarks-avro-json-orc-parquet
- https://docs.microsoft.com/fr-fr/azure/hdinsight/spark/apache-spark-perf
- https://stackoverflow.com/questions/40590028/what-do-the-blue-blocks-in-spark-stage-dag-visualisation-ui-mean*
- https://databricks.com/blog/2015/06/22/understanding-your-spark-application-through-visualization.html
- https://storm.apache.org/
- https://kafka.apache.org/
- https://spark.apache.org/

Et bien d'autres...

This presentation template was created by **Slidesgo**, including icons by **Flaticon**, and infographics & images by **Freepik**.

