

agence nationale de reglementation des telégommunications
des telégommunications
المواصلات المو

Projet Scala

Réalisé par :
ZIANE Hicham
DAHOUCH Zainab

Encadré par :

Pr. Zyati

Mouhssin

Année académique :2021/2022

Filière: Data Engineer

Remerciements

Nous voudrons transmettre nos remerciements les plus sincères à notre professeur **Zyati Mouhssin**, notre encadreur dans ce projet pour sa précieuse contribution pédagogique et ses encouragements envers l'innovation et la persévérance.

Table des matières

I. Générateur de données logs	6
II. Test du Script python modifié	8
III. L'application Scala avec SBT qui joue le rôle de médiateur	9
IV. Ajouter les dépendances nécessaires	9
V. Le code scala	
VI. Définir la structure des données	13
VII. Création d'une session spark	15
VIII. Lire le répertoire contenant les logs	16
IX. Enregistrer le flux de données en tant qu'un view	
X. Enregistrement des Logs dans Elasticsearch	18
XI. Exécution de l'application	
XII. Visualisation des logs avec Kibana	26
XIII. Définition de notre modèle d'index	26
XIV. Découvrir les données	27
XV. Visualiser les données	28
XVI. Affichage des visualisations dans un tableau de bord	31

Liste des figures

Figure 1:la partie originale du script	6
Figure 2:la partie modifiée du script	
Figure 3:Fichiers Logs crées en temps réel	8
Figure 4:Contenu d'un fichier Log	8
Figure 5:fichier log	13
Figure 6:etat initial de la base de données	19
Figure 7:lancement de l'application scala qui joue le rôle de médiateur	20
Figure 8:lancement du script python	21
Figure 9:lignes log générées	21
Figure 10:generation des fichiers Logs	22
Figure 11:contenu d'un fichier log	23
Figure 12: à t = 0 secondes	24
Figure 13:enregistrement des logs dans elasticsearch	25
Figure 14: diagramme à barres de nombre de différents sites générés	28
Figure 15:diagramme en secteur de nombre de différents sites générés	29
Figure 16: diagramme linéaire de nombre de différents sites générés	29
Figure 17:visualisation de métriques des différents sites génères	30
Figure 18:visualisation de nombre de différents services	30
Figure 19:Dashboard	

Générateur de données logs

Afin de générer les fichiers Log On a utilisé le script Python donné par notre professeur « Zyati Mouhssin » mais on a appliqué quelques modifications afin que notre script puisse nous générer à chaque 10 nouveaux lignes générées, un nouveau fichier log, cela nous va permettre par la suite de lire ces fichiers log générés par le script python modifié comme des batch venant en temps réel qu'on va les recevoir à travers Spark Streaming puis faire les traitements nécessaires.

```
log_File = open('/tmp/log-generator.log', 'w')
count = 0
# infinite daemon
while True:
  if(count > 1000):
    count = 0;
    time.sleep(5); #sleep 5 seconds between writes
    #Http = buildHTTP()
   Http = getHTTP()
    count = count + 1
    Http = str(Http)
   Url = buildURL()
    Path = buildPath()
    Ip = str(buildIP())
    line = "HTTP" + Http + "" + Url + "" + Path + "" + Ip + "\n"
    print line
    log File.write(line)
log_File.close()
```

Figure 1:la partie originale du script

```
▼ while True:

      count=1
     while(count<=10):
         #Http = buildHTTP()
         Http = getHTTP()
         Http = str(Http)
         Url = buildURL()
         Path = buildPath()
         Ip = str(buildIP())
         line = "HTTP" + Http + "" + Url + "" + Path + "" + Ip + "\n
          lines.append(line)
          count=count+1
         print(line)
         time.sleep(1)
     with open("Logs/Log_generator"+str(j)+".log", 'w') as Log:
          for linee in lines:
              Log.write(linee)
      lines=[]
      j=j+1
```

Figure 2:la partie modifiée du script

Cette modification consiste simplement à ajouter un compteur qui compte jusqu'à 10 et une liste qu'on lui ajoute à chaque itération une ligne durant les 10 itérations, entre deux itérations successives en attend une seconde.

Lorsque le compteur atteint 10 itérations, on décharge la liste qui contient les 10 lignes dans un nouveau fichier log, puis on vide la liste et on recommence à nouveau.

Test du Script

Apres l'exécution du script, voilà ce que ça donne après quelques minutes, A chaque 10 lignes nouvellement crées, un fichier log est généré :

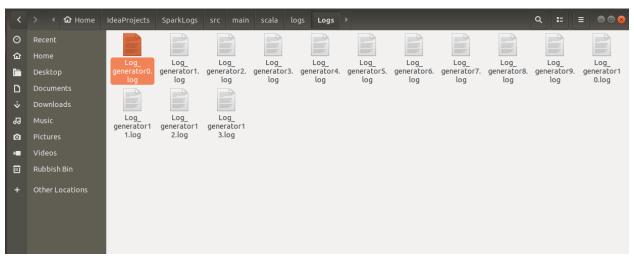


Figure 3:Fichiers Logs crées en temps réel

Figure 4:Contenu d'un fichier Log

L'application Scala avec SBT qui joue le rôle de médiateur

1-Ajouter les dépendances nécessaires

Avant de découvrir la partie code, on va savoir quelles sont les bibliothèques nécessaires pour l'exécution de notre projet scala. Pour ce projet on aura besoin de 2 dépendances qu'on va les importer grâce à **sbt**.

Sbt est un outil populaire pour compiler, exécuter et tester des projets Scala de toute taille. **sbt** devient essentielle une fois qu'on crée des projets avec des dépendances ou plus d'un fichier de code.

Les 2 bibliothèques qu'on aura besoins dans le projet sont les suivantes : **a-spark-sql**

Spark SQL apporte une prise en charge native de SQL à Spark et rationalise le processus d'interrogation des données stockées à la fois dans RDD. On lui aura besoin dans ce projet pour effectuer du streaming structuré ainsi d'exécuter des requêtes SQL sur le flux des data frames.

b-elasticsearch-hadoop

Pour permettre l'indexation vers la base de données NoSql **Elasticsearch** et l'envoi de requêtes depuis **Elasticsearch**.

Voilà le fichier **build.sbt**:

```
ThisBuild / version := "0.1.0-SNAPSHOT"

ThisBuild / scalaVersion := "2.11.12"

lazy val root = (project in file("."))
.settings(
    name := "SparkLogs"
)

// https://mvnrepository.com/artifact/org.apache.spark/spark-sql
libraryDependencies += "org.apache.spark" %% "spark-sql" % "2.4.3"

// https://mvnrepository.com/artifact/org.elasticsearch/elasticsearch-hadoop
libraryDependencies += "org.elasticsearch" % "elasticsearch-hadoop" %
"6.4.1"
```

Le code Scala

```
import org.apache.spark.sql.SparkSession
      import org.apache.spark.sql.types.{StringType, StructField,
StructType}
      import org.elasticsearch.hadoop.cfg.ConfigurationOptions
      object Stream2 extends App {
         val schemaT= StructType(List(
          StructField("protocole", StringType, true),
          StructField("status", StringType, true),
          StructField("url", StringType, true),
          StructField("path", StringType, true),
          StructField("ip",StringType,true)
         ))
         val sparkSession = SparkSession.builder()
          .config(ConfigurationOptions.ES_NODES, "localhost")
          .config(ConfigurationOptions.ES_PORT, "9200")
          .master("local[*]")
          .appName("Logs-Streaming")
          .getOrCreate()
```

1-definir la structure des données

La première question qu'on doit se poser c'est quelle est la structure de données qu'on attend de les recevoir à travers Spark streaming puisqu'il s'agit d'un streaming structuré.

Prenons un parmi nos fichier logs pour examiner sa structure.

Figure 5:fichier log

On voit bien qu'une ligne de données est formée par 6 champs séparés par des espaces.

1 er champ : représente le protocole utilisé

2 -ème champ : représente le statut

3 -ème champ : représente l'url

4 -ème champ : représente le path

5 -ème champ : représente l'adresse ip

Pour définir cette structure dans notre code scala on aura recourt à un type de données appelé **StructType**.

StructType est un type de données intégré qui est une collection de **champs structurés**, ça nous permet de définir un schéma pour nos données d'entrées en temps réels.

Maintenant on ajout nos champs (protocol, status,url,path et ip) à l'intérieur du **StructType** en créant pour chaque champ un nouveau **StructField** qui prend comme paramètres le nom du champ et son type de données.

```
val schemaT= StructType(List(
    StructField("protocole",StringType,true),
    StructField("status",StringType,true),
    StructField("url",StringType,true),
    StructField("path",StringType,true),
    StructField("ip",StringType,true)
))
```

Une valeur booléen **true** est aussi ajouté comme paramètre, car si une donnée est **null** on aura quand même un flux de sortie.

Notre structure de données est maintenant créée.

2-Créer une session spark

La deuxième étape consiste à créer une session spark ou ce qui est connue par SparkSession

SparkSession crée un nouveau **SparkContext** qui est le point d'entrée de toute application Spark et utilisé pour accéder à toutes les fonctionnalités de Spark et a besoin d'un sparkConf qui avait toutes les configurations et tous les paramètres du cluster pour créer un objet Spark Context.

On crée tout d'abord une session spark en définissant :

- 1) un nom pour l'application, qui sera affiché dans l'interface utilisateur Web Spark → appName("Logs-Streaming")
- 2) Définir le maitre auquel se connecter, comme "local" pour s'exécuter localement, "local[*]" pour s'exécuter localement avec autant de threads que de processeurs disponibles.
- 3)Et pour ajouter **elasticsearch** comme destination pour **Spark Structured Streaming**, nous devons ajouter la configuration d'elasticsearch dans l'objet de SparkSession.

Comme vue dans le code, **config**(**ConfigurationOptions.ES_NODES**, **''localhost''**) et **config**(**ConfigurationOptions.ES_PORT**, **''9200''**) représente la configuration d'elasticsearch à savoir l'adresse du nœud Elasticsearch auquel se connecter, dans notre cas c'est <u>localhost</u> ainsi que le port HTTP/REST par défaut utilisé pour la connexion à Elasticsearch qui est **9200**.

4)Finalement **getOrCreate()** pour Obtenir une SparkSession existante ou, s'il n'y en a pas, en crée une nouvelle basée sur les options déjà définies .

3-lire le répertoire contenant les logs

Maintenant qu'on a défini le schéma des données ainsi que la session Spark, l'étape suivante consiste à lire les logs venant en temps réel qui sont à l'intérieure du répertoire qu'on a nommé Logs

Pour Traduire cette lecture en temps réel des Logs dans notre code, on utilise la fonction **readstream** de l'objet **spark** qu'on a créé et qui sert à récupérer le flux de données structuré en temps réel en donnant comme paramètres :

1) le délimiteur qui sépare entre les champs des enregistrements, dans notre cas c'est espace (" ").

Ceci est traduit dans le code par option("delimiter"," ").

2) le schéma de données qu'on a défini précédemment "schemaT"

Ceci est traduit dans le code par schema(schemaT).

3)le chemin absolu du répertoire qui contient les logs

Ceci est traduit dans le code par :

csv(''/home/dba/IdeaProjects/SparkLogs/src/main/scala/logs/Logs'')

4-Enregistrer le flux de données en tant qu'un view

Après la récupération du flux de données vue dans la section 3.

On doit maintenant enregistrer ce flux sous la forme d'un **view** afin d'effectuer des requêtes SQL.

Ce **view** est pratiquement une table, mais elle doit être évaluée car elle n'est pas matérialisée dans des fichiers.

Pour faire cela on a recourt à la fonction createOrReplaceTempView()

Appliqué à notre flux de données représenté dans le code par **streamDF**

streamDF.createOrReplaceTempView("Logs")
val outDF = sparkSession.sql("select * from Logs")

outDF représente un streaming data frame équivalent à une table dans une base de données relationnelle qui possède comme colonnes (protocol, status,url,path et ip) et comme enregistrements les lignes des logs générées.

[&]quot;Logs" est le nom qu'on a donné à ce view.

5-Enregistrement des Logs dans Elasticsearch

Nous arrivons maintenant à la dernière étape dans notre application médiatrice où nous allons enregistrer les logs dans la base de données NoSql elasticsearch

Maintenant qu'on a le flux de **dataframes** qu'on a récupéré dans la partie 3 il nous reste qu'à l'enregistrer dans **elasticsearch**, pour cela nous utiliserons la fonction **writeStream** en passant certains options/arguments.

1) outputMode("append")

Pour ajouter que les nouvelles lignes dans le document **logs** de l'index **sparklogs** dans elasticsearch.

2) format("org.elasticsearch.spark.sql")

Pour indiquer que la sortie pour le flux de **dataframes** est la base de données **elasticsearch**

3)option("checkpointLocation", "/home/dba/IdeaProjects/SparkLogs/src/main/scala/temp")
Lors de l'exécution d'une requête de diffusion en continu, la plupart des sources et des récepteurs nécessitent qu'on spécifie un "checkpointLocation" afin de conserver l'état du travail. En cas d'interruption, le lancement d'une nouvelle requête de streaming avec le même emplacement de point de contrôle récupérera l'état du travail et reprendra là où il s'était arrêté.

4) start("sparklogs/logs")

Pour commencer l'écriture en indexons en permanence l'ensemble de données dans Elasticsearch sous l'index **Sparklogs** et le document **logs**.

5) awaitTermination()

Pour attendre juste le signal de terminaison de l'utilisateur, Lorsque ce dernier est reçu, le contexte de diffusion en continu sera arrêté.

6-Execution de l'application

L'index **sparklogs** dans **elasticsearch** est initialement vide, rien n'est encore généré.

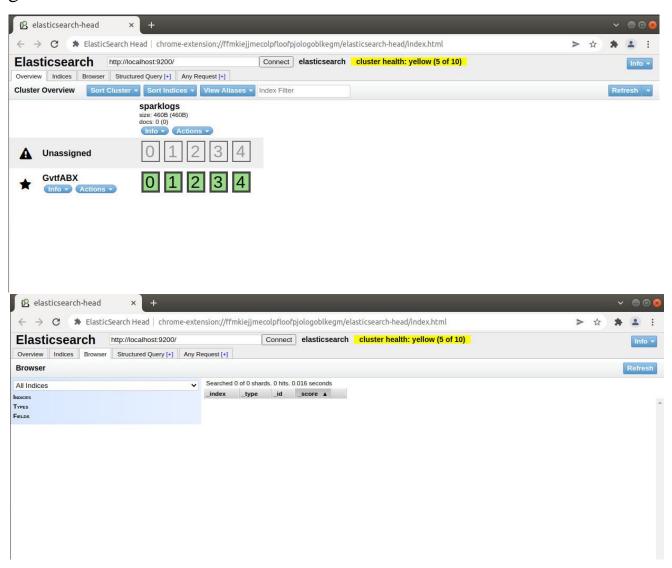


Figure 6:etat initial de la base de données

Premièrement on lance l'application Scala avec SBT qui joue le rôle de médiateur pour attendre les logs qui vont être crées après qu'on lance le script python qu'on a modifié.

```
import org.apache.spark.sql.SparkSession
import org.apache.spark.sql.types.{StringType, StructField, StructType}

import org.elasticsearch.hadoop.cfg.ConfigurationOptions

object Stream2 extends App {

val schemaT = StructType(List(

StructField("protocole", StringType, true),
StructField("status", StringType, true),
StructField("url", StringType, true),
StructField("path", StringType, true),
StructField("path", StringType, true),
Stream2
```

Figure 7:lancement de l'application scala qui joue le rôle de médiateur

Ensuite on lance le script python qu'on a modifié

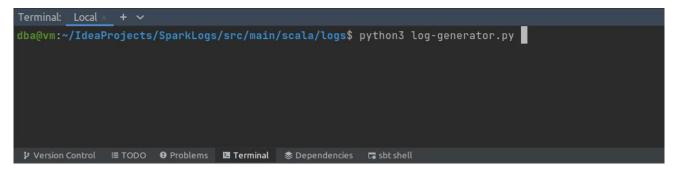


Figure 8:lancement du script python

Par la suite les lignes du fichier log commencent à être générées, on peut voir ça dans le terminal

```
Terminal: Local × + ×

dba@vm:~/IdeaProjects/SparkLogs/src/main/scala/logs$ python3 log-generator.py

HTTP 424 www.infiniteskills.com /about.html 83.209.185.160

HTTP 504 www.globalknowledge.com /contact/submit.html 188.98.93.61

HTTP 505 console.amazon.com /contact.html 99.202.30.250
```

Figure 9:lignes log générées

Voilà le contenu du répertoire Logs après lancement du script



Après quelques secondes



.

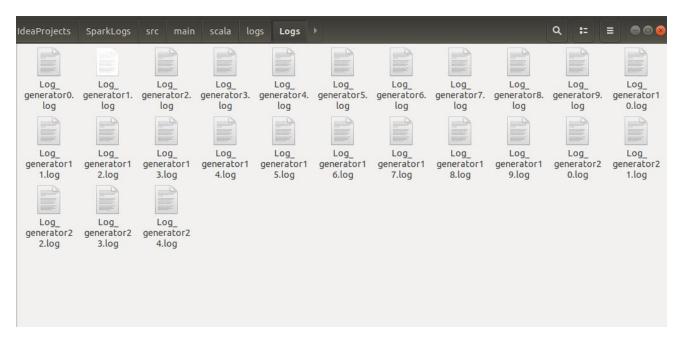


Figure 10:generation des fichiers Logs

Et ainsi de suite....

Voilà le contenu d'un fichier Log:

```
Den ▼ Den ▼
```

Figure 11:contenu d'un fichier log

Passant maintenant à **elasticsearch** pour savoir ce qui se passe dans l'index **sparklogs**

Voilà le contenu de l'index sparklogs après lancement du script

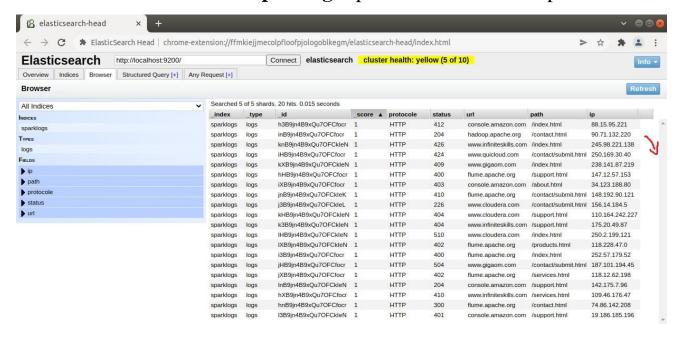
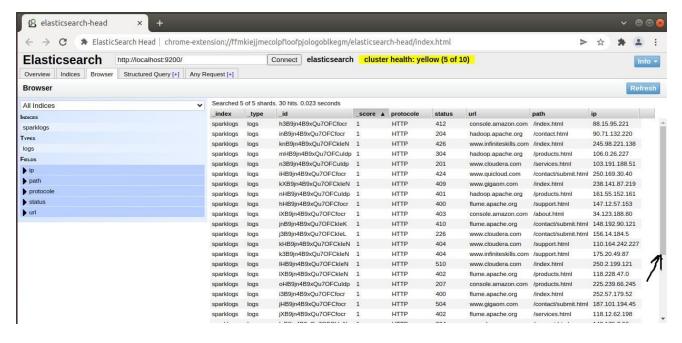


Figure 12: à t = 0 secondes

Si on attend quelques secondes puis on rafraîchit voilà ce qu'on trouve



24

(2) elasticsearch-head → C * ElasticSearch Head | chrome-extension://ffmkiejjmecolpfloofpjologoblkegm/elasticsearch-head/index.html -Elasticsearch http://localhost:9200/ Connect elasticsearch cluster health: yellow (5 of 10) Overview Indices Browser Structured Query [+] Any Request [+] Browser Searched 5 of 5 shards. 70 hits. 0.007 seconds All Indices _index _type _id sparklogs logs h3B9jn4B9xQu7OFCfocr 1 HTTP 412 console.amazon.com /index.html 88.15.95.221 sparklogs sparklogs inB9in4B9xOu7OFCfocr HTTP 204 hadoop.apache.org /contact.html 90.71.132.220 knB9in4B9xOu7OFCkleN 1 HTTP 426 www.infiniteskills.com 245.98.221.138 sparklogs logs /index.html mHB9jn4B9xQu7OFCuldp 1 HTTP 106.0.26.227 sparklogs hadoop.apache.org /products.html logs sparklogs logs n3B9jn4B9xQu7OFCuldp 1 www.cloudera.com /services.html 103.191.188.51 o3B9jn4B9xQu7OFC3oe_ 163.196.193.136 sparklogs logs pHB9jn4B9xQu7OFC3oe_ 1 HTTP 302 www.gigaom.com /products.html 83.156.7.244 sparklogs qHB9jn4B9xQu7OFC3oe_ 1 нттр 307 www.quicloud.com /services html 236 144 97 75 93.94.159.233 sparklogs logs anB9in4B9xOu7OFC3oe 1 HTTP 504 flume.apache.org /index.html sparklogs mB-jn4B9xQu7OFCBYfp HTTP /about.html 235.32.125.203 logs 204 flume.apache.org sparklogs logs r3B-jn4B9xQu7OFCBYfp HTTP 176.119.1.4 www.globalknowledge.com /products.html sparklogs flume.apache.org sparklogs logs sXB-jn4B9xQu7OFCBYfp 1 HTTP 416 www.globalknowledge.com /contact/submit.html 86.252.155.201 sparklogs uXB-jn4B9xQu7OFCLIfF HTTP 414 www.globalknowledge.com /products.html 182.231.198.119 sparklogs logs unB-jn4B9xQu7OFCLIfF HTTP 200 www.globalknowledge.com /services.html 76.51.180.56 sparklogs loas u3B-in4B9xOu7OFCLIfF HTTP 201 www.globalknowledge.com /index.html 71.96.215.190 v3B-jn4B9xQu7OFCLIfF HTTP 16.19.117.129 sparklogs logs 424 hadoop.apache.org /support.html wXB-jn4B9xQu7OFCU4fn hadoop.apache.org sparklogs logs www.globalknowledge.com wnB-jn4B9xQu7OFCU4fn 38.55.29.155 x3B-jn4B9xQu7OFCU4fn www.quicloud.com /index.html 33.98.58.118

Figure 13:enregistrement des logs dans elasticsearch

On remarque bien que à chaque fois qu'on clique sur Refresh de nouveaux enregistrements apparaissent.

On conclut que notre application Scala avec SBT joue bien le rôle de médiateur.

Visualisation des logs avec Kibana

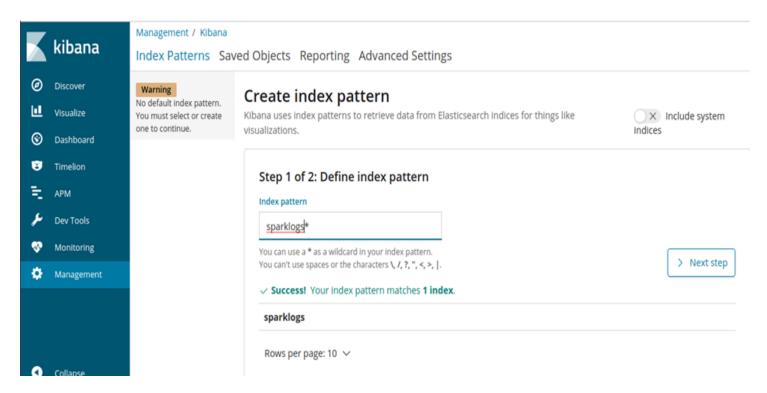
Le but final est de créer un tableau de bord qui contient l'ensemble de visualisation des données logs, alors on va suivre les étapes suivantes :

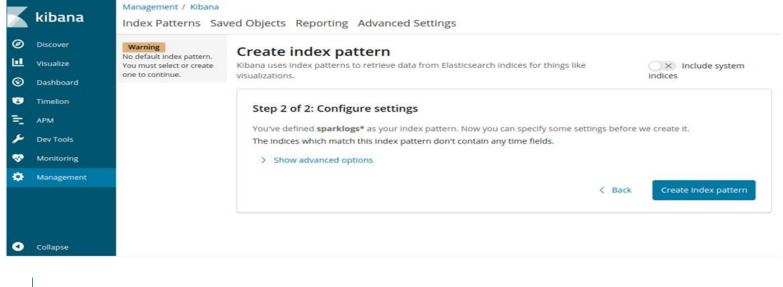
- Définir un modèle d'index
- Découvrez et explorez les données
- Visualisez les données
- Ajouter des visualisations à un tableau de bord

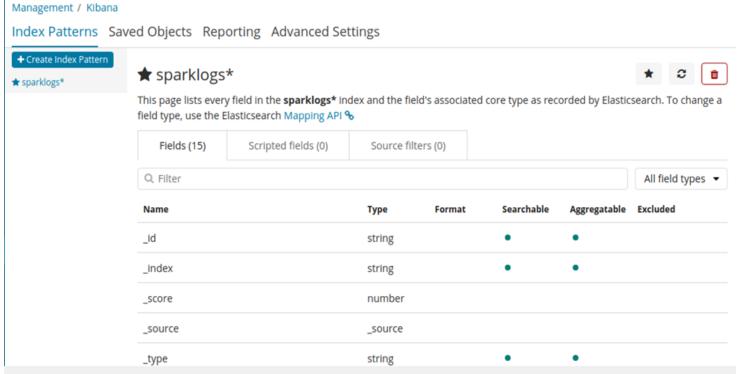
1-Définition de notre modèle d'index

Les modèles d'index indiquent à Kibana quels index Elasticsearch vous souhaitez explorer.

Nous allons créer un modelé pour les données Logs générées par le script log-generator.py et qui ont un index nommé : sparklogs







2-Découvrir les données

Dans notre cas on va s'intéresser aux nombres de logs en les catégorisant suivant les différents **url** et **path**, on va utiliser ces deux champs pour la partie de visualisation qu'on va voir par la suite

3-Visualiser vos données

Dans la partie Visualize, nous pouvons visualiser nos données à l'aide de divers graphiques, tableaux et cartes, etc.

Nous allons créer cinq visualisations : un graphique à secteurs, trois graphiques à barres, une partie dédiée aux métriques, on suit les étapes suivantes :

- Ouvrir Visualize.
- cliquer sur new visualisation
- choisir le type de visualisation
- définir les champs à agréger
- enregistrer la visualisation

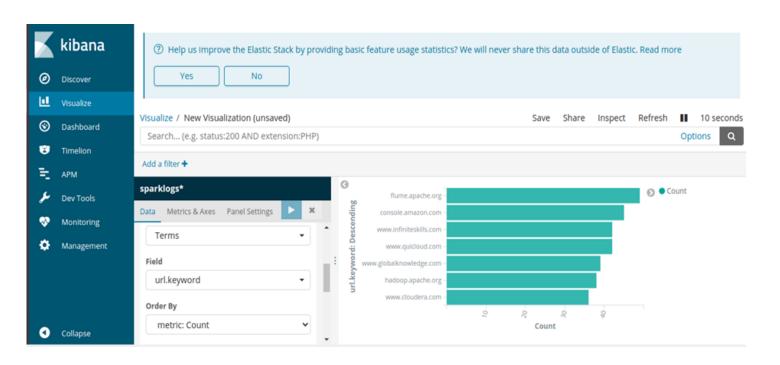


Figure 14:diagramme à barres de nombre de différents sites générés

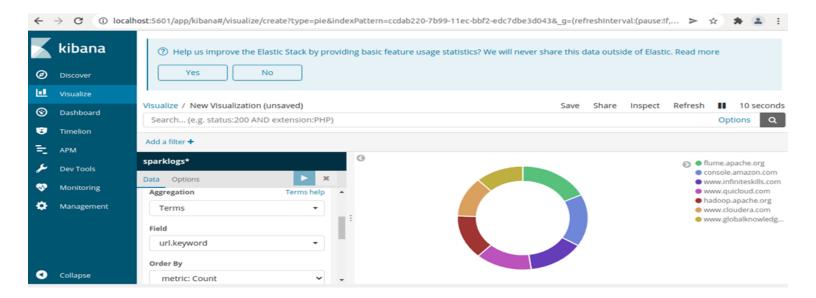


Figure 15:diagramme en secteur de nombre de différents sites générés

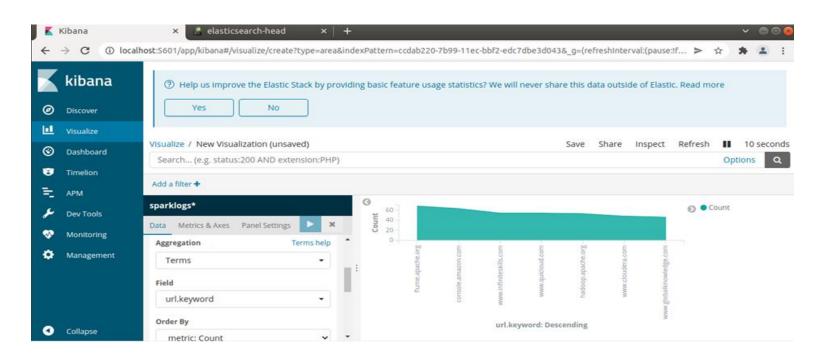


Figure 16:diagramme linéaire de nombre de différents sites générés

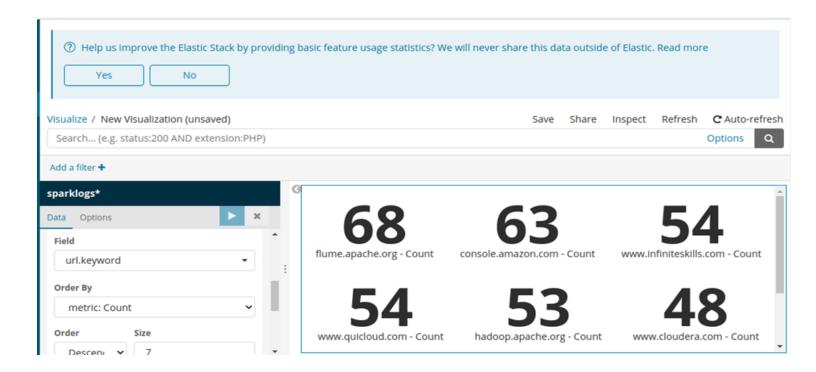


Figure 17: visualisation de métriques des différents sites génères

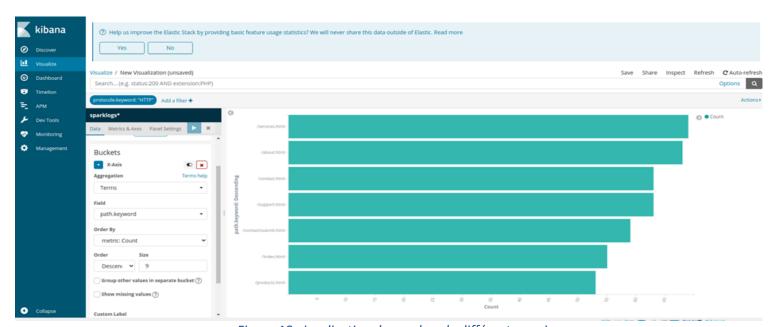


Figure 18:visualisation de nombre de différents services

4-Affichage de nos visualisations dans un tableau de bord

Un tableau de bord est une collection de visualisations que vous pouvez organiser et partager.

Nous allons créer un tableau de bord qui contient les visualisations que nous avons enregistré au cours de ce cetter partie.

- Ouvrir le Dashboard
- Cliquez sur
- Create new dashboard
- Cliquez sur Add
- Ajouter metrique, diagramme en colonnes, diagramme en lignes, diagramme circulaire et types de services

Notre exemple de tableau de bord ressemble à ceci :

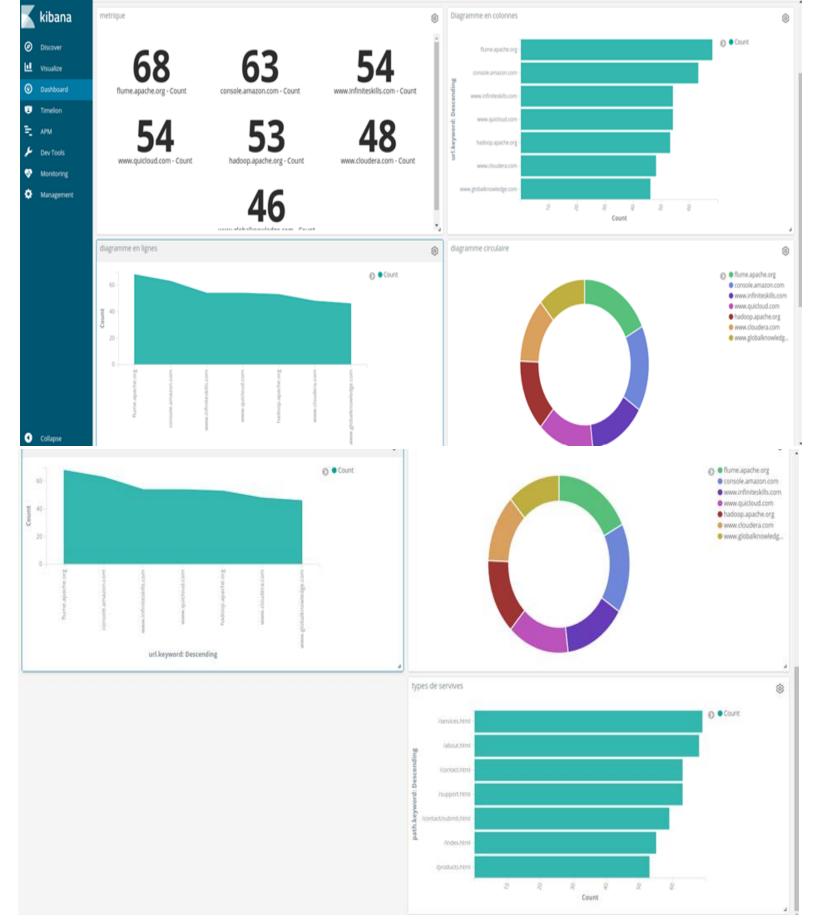


Figure 19:Dashboard