# Sprawozdanie

### Piotr Tutak, 286260

# Chmury Obliczeniowe – Projekt, Niestacjonarne

# 1. Cel projektu

Celem projektu było stworzenie rozproszonego systemu do przesyłania danych składającego się z części przesyłającej dane, przechowującej dane oraz z części przetwarzającej dane.

Całość projektu została stworzona w aplikacjach opartych o systemy rozproszone. System jest podstawą do stworzenia pracy magisterskiej, której tematem jest rozproszony system zarządzania danymi dla pojazdów autonomicznych.

### 2. Użyte technologie

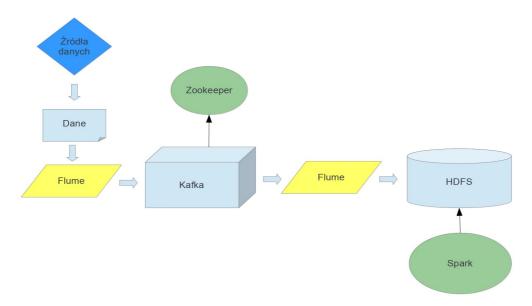
Do realizacji poszczególnych części projektu zostały użyte następujące aplikacje:

- Storage Hadoop
- Computing Spark
- Streaming Kafka + Flume

W celu zapewnienia stabilnego rozwoju systemu i możliwości szybkiego aktualizowania konfiguracji poszczególnych aplikacji, jako system zarządzania konfiguracją został wybrany Ansible.

# 3. Realizacja

W celu realizacji zadania, dla każdej aplikacji został stworzony i skonfigurowany klaster. Ogólny schemat całego systemu przedstawia się następująco:



Jak widać na powyższym schemacie, dane są transportowane za pomocą agenta Flume'a do klastra Kafki, skad następnie są przejmowane przez Flume'a i przesyłane do klastra HDFS.

Tam z kolei są przetwarzane przez klaster Spark'a. Wszystkie części systemu zostały uruchomione w wirtualnych maszynach zarządzanych przez narzędzie Ansible.

#### 3.1. Strumieniowanie

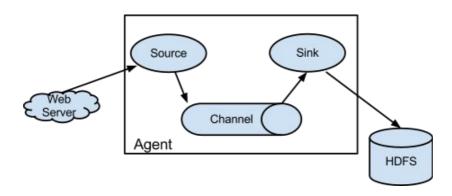
### a) Flume

Flume to oprogramowanie służące do strumieniowania danych z uprzednio zdefiniowanych źródeł do miejsca docelowego. W każdym agencie Flume'a można zdefiniować 3 podstawowe obiekty, czyli: źródła, kanały i ujścia.

Źródła są, jak sama nazwa wskazuje źródłami danych. Jest kilka typów źródeł danych. W projekcie były używane przede wszystkim 2 źródła danych, czyli *exec-source* i *avro-source*. *Exec-source* to źródło, którym może być dowolny program zdefiniowany przez użytkownika, to źródło zostało użyte do produkcji danych przez program symulujący pojazd autonomiczny, który wysyła dane z kamery. *Avro-source* to źródło które opiera się na uniwersalnym formacie *avro*, który służy do przesyłania dowolnych typów danych wraz z ich schematem. To źródło było używane by połączyć ze sobą różne elementy składowe całego systemu, a więc Fluma z Kafką oraz Fluma z Hadoop'em.

Kanały to zdefiniowane sposoby na tymczasowe przechowywanie danych przez agenta Flume'a, w projekcie były definiowane tylko kanały umieszczone w pamięci.

Ujścia podobnie są podobne do źródeł, różnią się jedynie tym, że nie produkują danych ale są, jak sama nazwa wskazuje ujściami dla danych. W projekcie były wykorzystane ujścia *avro* (*avro-sink*) oraz ujścia *hdfs*. Źródła, kanały i ujścia można łączyć ze sobą w różne konfiguracje, co daje dużą elastyczność w tworzeniu strumieni danych.



# b) Kafka

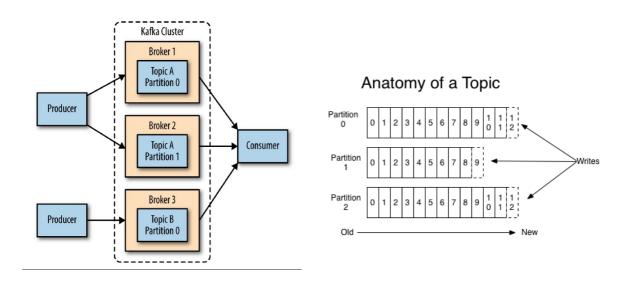
Kafka to klaster w którym dane są przechowywane przez dany czas, dopóki nie zostaną odebrane przez jakiegoś konsumenta.

Kafka składa się z tematów, do których mogą zapisywać się konsumenci, którzy pobierają dane z danego tematu zwane zdarzeniami (*events*), wysyłane tam przez producentów.

Sama Kafka do współdziałania potrzebuje programu Zookeeper, który odpowiada za synchronizację rozproszonych systemów przetwarzania danych.

Każdy temat w klastrze Kafki może dzielić się na partycję, każda partycja umożliwia funkcję automatycznej replikacji. Każda partycja ma przydzielonego brokera, czyli proces zarządzający nią. Dzięki temu Kafka to bardzo odporny na awarie i wysoce dostępny serwis do strumieniowania danych. W zasadzie wszystkie największe rozwiązania, które służą do przesyłania i przetwarzania dużych zbiorów danych opierają się obecnie na Kafce.

Przykładowy poglądowy schemat klastra Kafki jest widoczny na schemacie po lewej. Mamy tutaj 2 tematy, z czego temat A posiada 2 partycje, a temat B jedną partycję. Po prawej natomiast można zobaczyć jak wygląda dopisywanie nowych zdarzeń do przykładowego tematu w Kafce. Każde zdarzenie ma swój offset. Każdy nowo dołączający konsument do danego tematu, pobiera zdarzenia na podstawie offsetu ostatnio pobranego zdarzenia.



# 3.2. Storage i Computing

### a) HDFS

Storage w projekcie został oparty o rozproszony system przechowywania i przetwarzania danych jakim jest Hadoop. Jednakże Hadoop został w projekcie wykorzystany tylko w części przechowywania danych, czyli HDFS. Za część przetwarzania jest odpowiedzialny Spark.

W systemie HDFS można wyróżnić 2 rodzaje węzłów, tak zwane węzły danych i węzły nazw.

Węzły nazw (*NameNodes*) są odpowiedzialne za zarządzanie węzłami danych i zlecanie im zadań. Na węzłach nazw jest też przechowywana cała hierarchia plików zapisanych w systemie HDFS. Są to też *bramy* wejściowe do całego systemu.

Węzły danych (*DataNodes*) przechowują dane i odpowiadają za replikację danych.

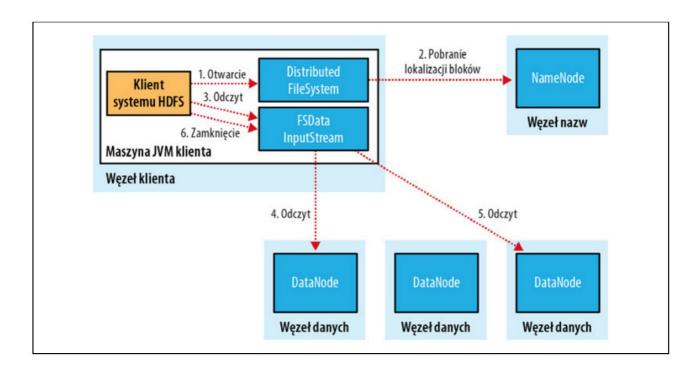
System HDFS umożliwia automatyczną replikację każdej części danych oraz dba o ich odpowiednie rozproszenie na wszystkie węzły systemu tak by zapewnić odpowiednią niezawodność i wysoką dostępność.

Hadoop i HDFS to najczęściej używane obecnie systemy do rozproszonego przechowywania danych, podobnie jak Kafka, jest to system używany w praktycznie każdym poważnym produkcyjnym rozwiązaniu.

W skład systemu Hadoop wchodzi też tak zwany algorytm przetwarzania MapReduce oraz

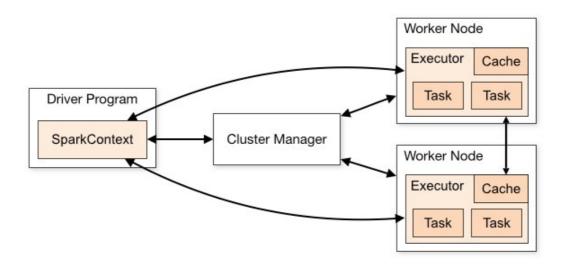
system YARN odpowiedzialne za przetwarzania już raz zachowanych danych w klastrze, jednakże nie były one używane w tym projekcie.

Przykładowy schemat odczytu danych w systemie HDFS

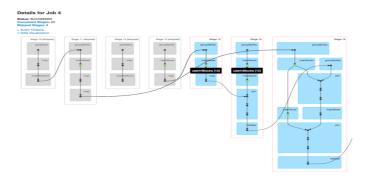


### b) Spark

Spark to rozproszony system przetwarzania danych. Działa w integracji z systemem HDFS, można go również włączyć w tryb integracji z systemem YARN, jednakże ta opcja nie była używana w tym projekcie. Spark można też używać w trybie, w którym korzysta on z własnego systemu zarządzania zadaniami, który został w tym projekcie użyty. W systemie Spark można wyróżnić również, podobnie jak w systemie HDFS, dwa rodzaje węzłów. Są to węzły *master* i *worker*. Master jest odpowiedzialny za zlecanie zadań węzłom roboczym, które z kolei przekazują je do odpowiednich wykonawców (*executors*). Całym procesem obliczeń kieruje *driver* odpowiedzialny za zlecanie zadań i *cluster-manager* odpowiedzialny za przydział zasobów.

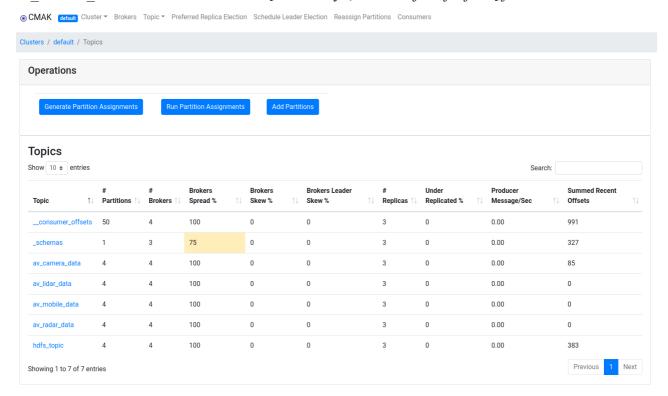


By usprawnić i przyspieszyć obliczenia, tworzony jest acykliczny graf skierowany dla każdego zespołu operacji, następnie są one dzielone na takie, które mogą być wykonane lokalnie na każdym węźle, oraz na takie, do których konieczne jest zebranie wszystkich aktualnie przetwarzanych danych (np. grupowanie danych ze względu na jakąś wartość w danej kolumnie). Umożliwia to efektywne wykorzystanie zasobów i zrównoleglenie obliczeń tam gdzie jest to możliwe. Spark wykonuje obliczenia w pamięci w przeciwieństwie do wspomnianego już algorytmu MapReduce, który zapisuje dane tymczasowe na dysku twardym. Dzięki wszystkim tym zaletom Spark jest nawet ponad sto razy szybszy od pierwotnego algorytmu MapReduce. Przykłądowa wizualizacja grafu zadania:

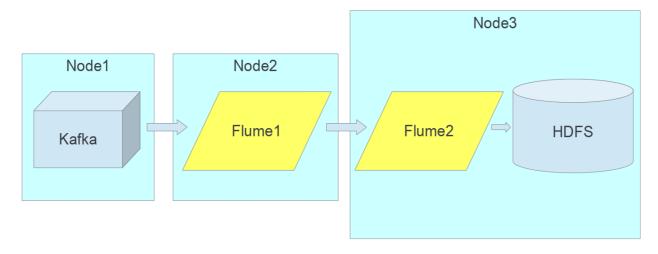


## 4. Wyniki

Dla tworzonego systemu został przygotowany niewielki przypadek użycia, w którym tworzony jest prosty program generujący dane, symulujący pojazd autonomiczny, następnie te dane są przechwytywane przez agenta Flume, który wysyła je do klastra Kafki do tematu *av camera data*. Sam klaster składa się z 4 maszyn, na każdej znajduje się jeden broker.

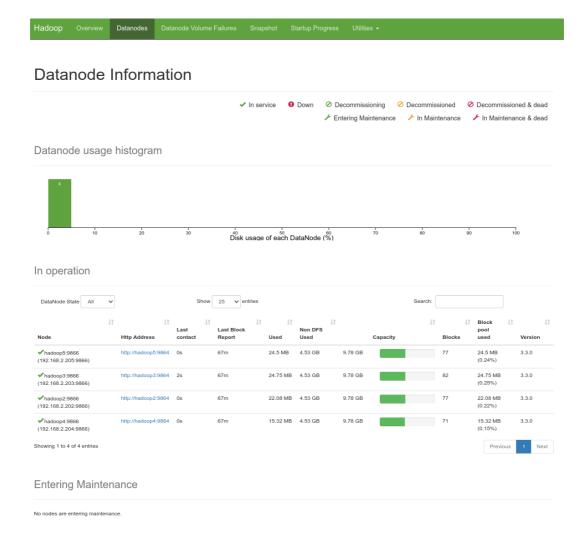


Następnie te dane są znowu przechwytywane przez system agentów Flume, jak na poniższym schemacie:



Jak widać jeden agent Flume'a jest przypisany do tego samego węzła co węzeł nazw w systemie HDFS, dzięki temu może on zapisywać dane w tym systemie po uzyskaniu odpowiednich uprawnień.

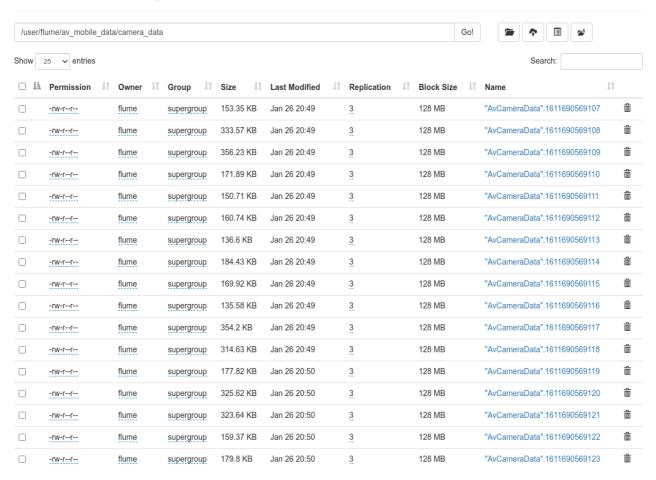
System HDFS składa się z 4 węzłów roboczych i jednego węzła nazw:



Dane trafiają do katalogu /user/flume/av mobile data/camera data:



### **Browse Directory**



Następnie w systemie Spark, który jest zainstalowany na tych samych węzłach co węzły systemu HDFS zlecane jest zadanie przetwarzania tych danych:



Memory per Executor

URL: spark://192.168.2.201:7077
Alive Workers: 4
Cores in use: 4 Total, 0 Used
Memory in use: 2.0 GiB Total, 0.0 B Used
Resources in use:
Applications: 0 Running, 6 Completed
Drivers: 0 Running, 0 Completed
Status: ALIVE

#### ▼ Workers (4)

Application ID

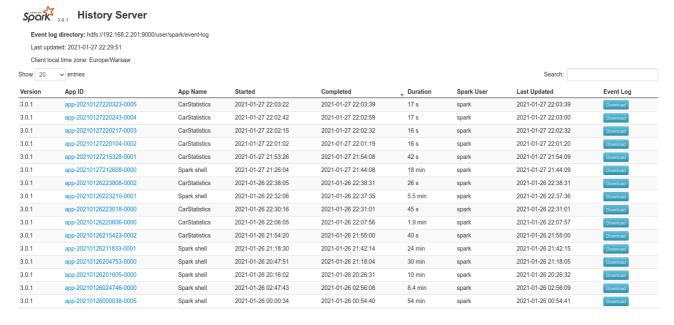
Worker Id	Address	State	Cores	Memory	Resources
worker-20210127205632-192.168.2.203-12001	192.168.2.203:12001	ALIVE	1 (0 Used)	512.0 MiB (0.0 B Used)	
worker-20210127205638-192.168.2.204-12001	192.168.2.204:12001	ALIVE	1 (0 Used)	512.0 MiB (0.0 B Used)	
worker-20210127205737-192.168.2.202-12001	192.168.2.202:12001	ALIVE	1 (0 Used)	512.0 MiB (0.0 B Used)	
worker-20210127205744-192.168.2.205-12001	192.168.2.205:12001	ALIVE	1 (0 Used)	512.0 MiB (0.0 B Used)	

#### **▼** Running Applications (0)

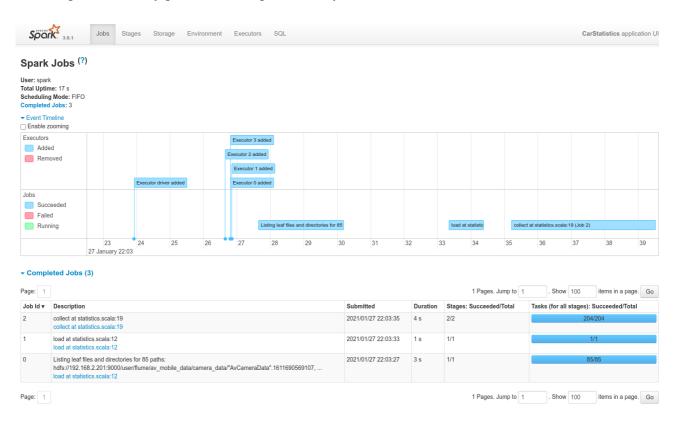
Completed Applications (6)											
Application ID	Name	Cores	Memory per Executor	Resources Per Executor	Submitted Time	User	State	Duration			
app-20210127220323-0005	CarStatistics	4	512.0 MiB		2021/01/27 22:03:23	spark	FINISHED	16 s			
app-20210127220243-0004	CarStatistics	4	512.0 MiB		2021/01/27 22:02:43	spark	FINISHED	16 s			
app-20210127220217-0003	CarStatistics	4	512.0 MiB		2021/01/27 22:02:17	spark	FINISHED	15 s			

Resources Per Executor

System Spark posiada możliwość przeglądania zadań i ich wyników.



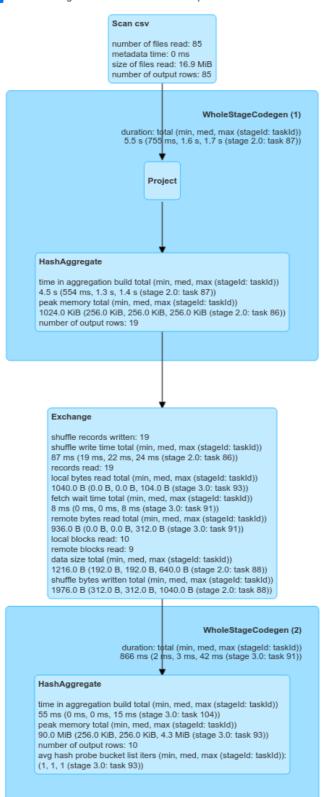
Zlecone zadanie to prosta statystyka, która wyświetla ilość przesłanych danych przez dany samochód reprezentowany przez unikalny identyfikator. Tu przykładowy listing wykonanego zadania przedstawiony przez serwer Spark History:



#### Dla każdego zadania można podglądnąć jego schemat, wraz ze statystykami

Duration: 5 s Succeeded Jobs: 2

Show the Stage ID and Task ID that corresponds to the max metric



#### Kod źródłowy zadania:

#### Oraz wyniki zaprezentowane w konsoli

```
2021-01-27 22:03:39,514 INFO scheduler.DAGScheduler: Job 2 finished: collect at statistics.scala:19, took 4.312599 s
2021-01-27 22:03:39,547 INFO codegen.codeGenerator: Code generated in 23.799332 ms
[360bab8s-184-49a3-bd72-d124658d552,1]
[a459d116-d66f-4ab8-a363-6fee2046b2dd,1]
21d1e998-6707-480b-09a-ff91a7cdaeff.]
[56a98c32-6a6a-4459-a7e2-d970e12e0952,1]
[0de991e3-612b-42e9-9521-b1925d496b72,26]
[3904006c8-d25a-4082-8265-ac3736880acd,1]
[17264ca48-40f4-4604-8f47-dc76fdd466f,34]
[17264ca48-40f4-4604-8f47-dc76fdd446f,34]
[2021-01-27 22:03:39,9573 INFO server.AbstractConnector: Stopped Spark@6f3f0fae(HTTP/1.1,[http/1.1]]{0.0.0.0:4040}
2021-01-27 22:03:39,958 INFO cluster.CosnarkUri. Stopped Spark@6f3f0fae(HTTP/1.1,[http/1.1]]{0.0.0.0:4040}
2021-01-27 22:03:39,958 INFO cluster.CosnarkUri. Stopped Spark web UI at http://102.168.2.201:4040
2021-01-27 22:03:39,958 INFO cluster.CosnarkorakedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,958 INFO cluster.CosnarkorakedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,958 INFO cluster.CosnarkorakedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,958 INFO coluster.CosnarkorakedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,958 INFO memory.MemoryStore: MemoryStore cleared
2021-01-27 22:03:39,998 INFO schedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,998 INFO schedulerBackend; Shutting down all executors
2021-01-27 22:03:39,998 INFO schedulerBackend; Shutdown down
2021
```

# 5. Zastosowanie i podsumowanie

Przedstawiony system przetwarzania ma uniwersalne zastosowanie we wszelkich możliwych dużych systemach przetwarzania danych i jako taki jest stosowany przy zastosowaniu trochę innych narzędzi. Każdy problem gromadzenia a później przetwarzania dużych zbiorów danych będzie miał coś wspólnego z przedstawioną koncepcją na rozwiązanie tego problemu.

Stworzenie i skuteczne zarządzanie tak rozbudowanym i skomplikowanym systemem nie jest praktycznie możliwe bez oprogramowania służącego do zarządzania konfiguracją.

System będzie dalej rozbudowywany by ostatecznie stworzyć kompleksowy system do zarządzania danymi dla pojazdów autonomicznych jako temat pracy magisterskiej.