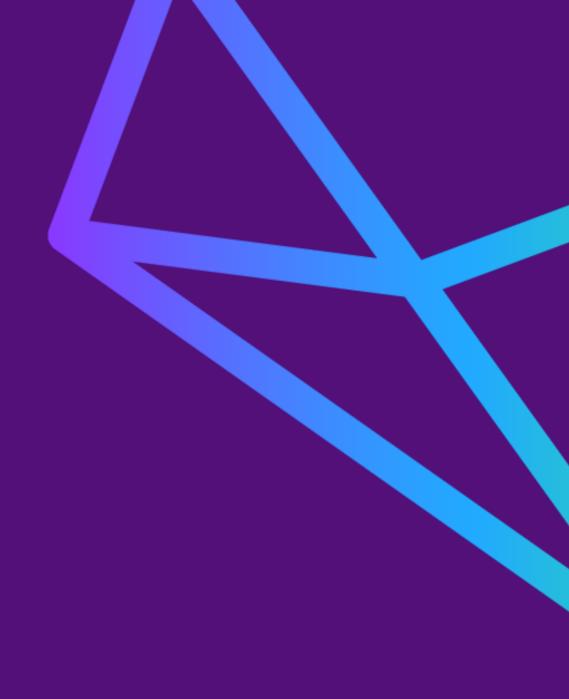
Spark – Big Data Processing

Aula 8





#### Quem sou eu?



#### **Rodrigo Augusto Rebouças**

Engenheiro de dados da Semantix Instrutor do Semantix Academy

#### **Contatos**

rodrigo.augusto@semantix.com.br linkedin.com/in/rodrigo-reboucas





Conceitos

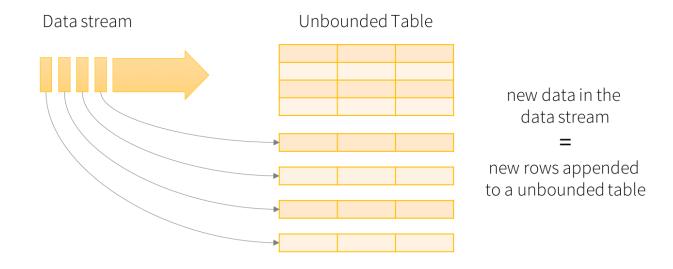




- Engine de processamento de stream construído na engine do Spark SQL
- Consultas do Spark Streaming são processadas usando uma engine de processamento de micro lote
  - Processar stream de dados como uma série de pequenos Jobs em batch
  - Latências de ponta a ponta de até 100 milissegundos
  - Tolerância de uma falha
- Novo modelo de stream Continuous processing
  - Spark >= 2.3
  - Latências de ponta a ponta tão baixas quanto 1 milissegundo
  - Tolerância de uma falha
  - Sem alterar as operações Dataset / DataFrame em suas consultas



- o Trata um stream de dados como uma tabela que está sendo continuamente anexada
- Modelo de processamento de stream muito semelhante a um modelo de processamento em lote



Data stream as an unbounded table



Leitura e Escrita de Stream





### **Struct Streaming – Exemplo Socket**

Exemplo de leitura na porta 9999 no localhost

```
read_str = spark.readStream.format("socket").
option("host", "localhost").option("port", 9999).load()
...
write_str = readStr.writeStream.format("console").start()
```



### **Struct Streaming – Exemplo CSV**

- Leitura de um arquivo csv
  - Obrigatoriedade a definição do Schema
  - Leitura de diretório, não arquivo

```
user_schema = StructType().add("nome", "string").add("idade", "integer")
read_csv_df = spark.readStream
    .schema(user_schema)
    .csv("/user/nomes/")
read_csv_df.printSchema()
```



### **Struct Streaming – Exemplo CSV**

- Salvar dados
  - Orc
  - Json
  - Csv
  - Parquet

```
read_csv_df.writeStream
.format("csv")
.option("checkpointLocation", "/tmp/checkpoint")
.option("path", "/home/data")
.start()
```



#### **Exercício 1 Spark – Structured Streaming**

- Criar uma aplicação em scala usando o spark para ler os dados da porta 9999 e exibir no console
- 2. Ler os arquivos csv "hdfs://namenode:8020/user/<nome>/data/iris/\*.data" em modo streaming com o seguinte schema:
  - sepal\_length float
  - sepal\_width float
  - petal\_length float
  - petal\_width float
  - class string
- 3. Visualizar o schema das informações
- 4. Salvar os dados no diretório "hdfs://namenode:8020/user/<nome>/stream\_iris/path" e o checkpoint em "hdfs://namenode:8020/user/<nome>/stream\_iris/check"
- 5. Verificar a saida no hdfs e entender como os dados foram salvos
- 6. Bônus: Contar as palavras do exercício 1.



Conceitos





- Structured Streaming
  - Versão >= Spark 2.0.0 (2.3)
  - https://spark.apache.org/docs/2.4.1/structured-streaming-kafka-integration.html
- Spark Streaming
  - Configurar os parâmetros do StreamContext
  - Configurar os parâmetros do Kafka
  - Configurar o Dstreams para leitura dos tópicos
- Structured Streaming
  - Configurar o Dataframe para leitura dos tópicos



Leitura



#### Leitura de dados do Kafka em Batch

Criação do Kafka Souce para consultas batch



#### Leitura de dados do Kafka em Stream

Criação do Kafka Souce para consultas streaming

```
kafka_df = spark\
       .readStream\
        .format("kafka")\
        .option("kafka.bootstrap.servers", "host1:port1,host2:port2")\
        .option("subscribe", "topic1")\
        .option("startingOffsets", "earliest")\
        .load()
```



Visualização e Escrita





#### Visualizar dados do Kafka em Batch

O Para visualizar a Chave e valor e necessário fazer cast

```
kafka_df.printSchema
root
|-- key: binary (nullable = true)
|-- value: binary (nullable = true)
|-- topic: string (nullable = true)
|-- partition: integer (nullable = true)
|-- offset: long (nullable = true)
|-- timestamp: timestamp (nullable = true)
|-- timestampType: integer (nullable = true)
kafka_df.select(col("key").cast(StringType), col("value").cast(StringType)).show()
```



#### Visualizar dados do Kafka em Stream

Para visualizar a Chave e valor e necessário fazer cast

```
kafka_df.printSchema
root
|-- key: binary (nullable = true)
|-- value: binary (nullable = true)
|-- topic: string (nullable = true)
|-- partition: integer (nullable = true)
|-- offset: long (nullable = true)
|-- timestamp: timestamp (nullable = true)
|-- timestampType: integer (nullable = true)
|-- timestampType: integer (nullable = true)
kafka_df.select(col("key").cast(StringType), col("value").cast(StringType))
kafka_df.writeStream.format("console").start
```



#### **Enviar dados Stream para o Kafka**

- Fazer uso do Continuous Processing (Experimental)
  - Registrar o progresso da consulta a cada x tempo com o Trigger Continuos
  - O número de tarefas exigidas pela consulta depende de quantas partições a consulta pode ler das fontes em paralelo (Núcleos >= Partições)

```
kafka_df.writeStream\
.format("kafka")\
.option("kafka.bootstrap.servers", "host1:port1,host2:port2")\
.option("topic", "topic_teste2")\
.trigger(Trigger.Continuous("1 second"))\\
.start()
```



#### **Enviar dados Batch para o Kafka**

- Obrigatório ter o campo value
- Opcional ter o campo key

```
dataframe\
        .withColumnRenamed("id", "key")\
        .withColumnRenamed("nome", "value")
dataframe.write\
        .format("kafka")\
        .option("kafka.bootstrap.servers", "host1:port1,host2:port2")\
        .option("topic", "topic_teste2")\
        .save()
```



#### **Exercício 2 Spark – Structured Streaming**

- 1. Ler o tópico do kafka "topic-kvspark" em modo batch
- 2. Visualizar o schema do tópico
- 3. Visualizar o tópico com o campo key e value convertidos em string
- 4. Ler o tópico do kafka "topic-kvspark" em modo streaming
- 5. Visualizar o schema do tópico em streaming
- 6. Alterar o tópico em streaming com o campo key e value convertidos para string
- 7. Salvar o tópico em streaming no tópico topic-kvspark-output a cada 5 segundos
- 8. Salvar o tópico na pasta hdfs://namenode:8020/user/<nome>/Kafka/topic-kvspark-output



