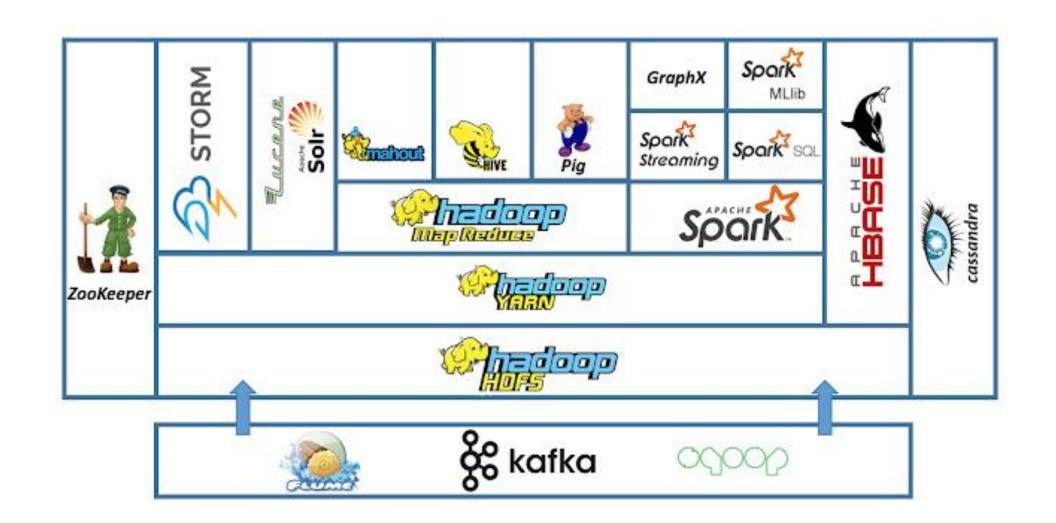


Streaming



Jens Baetens



Wat is Streaming?

Streaming

■ Framework om continue datastromen te verzamelen, verwerken, filteren, op te slaan, ...

- Een aantal vaak voorkomende platforms hiervoor:
 - Spark Streaming
 - Storm
 - Kafka

Kenmerken

- Stukjes van data per keer verwerkt
- De eigenschappen van de stream/data kunnen wijzigen
- Volledige dataset moet niet tegelijkertijd beschikbaar zijn

- Past goed binnen het concept van data-lake
 - Lake bevat alle data
 - Streams monitoren folders / spouts om nieuwe data op te vangen en te verwerken
 - ETL paradigma



https://youtu.be/ds7tx5IF8GM?t=22

Spark Streaming

- API sterk gelijkaardig aan Spark
- Maakt gebruik van DataFrames
- Werkt samen met andere Spark-delen zoals MLlib

■ Kan op Hadoop cluster runnen

Storm

Storm

- Gratis en open-source
- Distributed real-time computing system
 - Unbounded streams of data
 - Doet wat Hadoop doet voor batch processing
- Gelijkaardig aan Spark Streaming
- Werkt met elke programmeertaal
 - eventueel wel kleine, zelf te schrijven wrapper nodig

Use cases

- Realtime analyses
- Online Machine Learning
- Extract-Transfer-Load

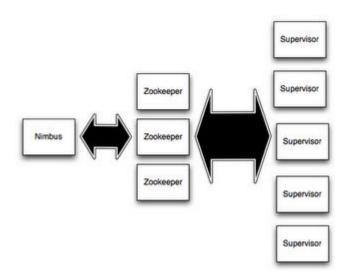
Kenmerken

- Heel snel
 - 1.000.000+ tuples / sec / node
- Schaalbaar
- Fout-tolerant
- Garantie dat de data verwerkt wordt
- Gebruiksvriendelijk
- Integreert met bestaande queueing en database technieken

Storm cluster

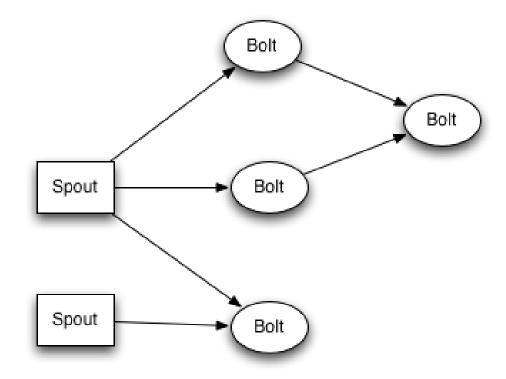
Nimbus

- Master node
- job tracker binnen Hadoop
- Supervisors
 - Worker nodes
 - Deel van de bewerkingen
- Zookeeper
 - Extra cluster voor beheer en coordinatie



Topologies

- Graaf met de uit te voeren stappen
 - Knopen zijn de bewerkingen
 - Verbindingen de data die gestuurd wordt
- Twee types nodes
 - Spouts / kranen / databronnen
 - Bolt: verwerkt inputs en stuurt eventueel een nieuwe stream uit





Capaciteiten

- Aanmaken van streams (write)
- Streams binnenhalen (read)
- Streams opslaan
- Streams verwerken

■ Highly scalable, secure, fault-tolerant

Componenten

■ Servers

- Cluster dat meerdere datacenters/regios kan omvatten
- Types
 - Storage layer -> brokers
 - Kafka connect -> import en export data als streams

Clients

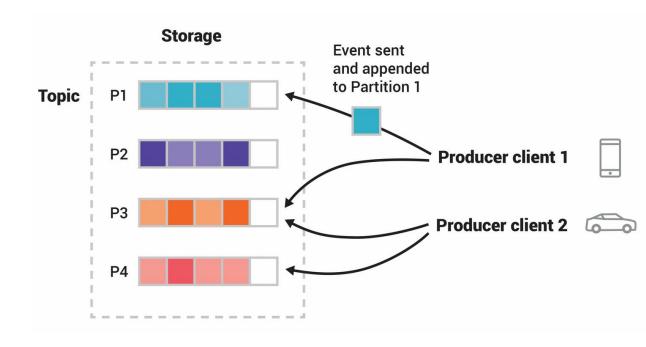
Voer gedistribueerde applicaties en microservices uit om de streams te verwerken

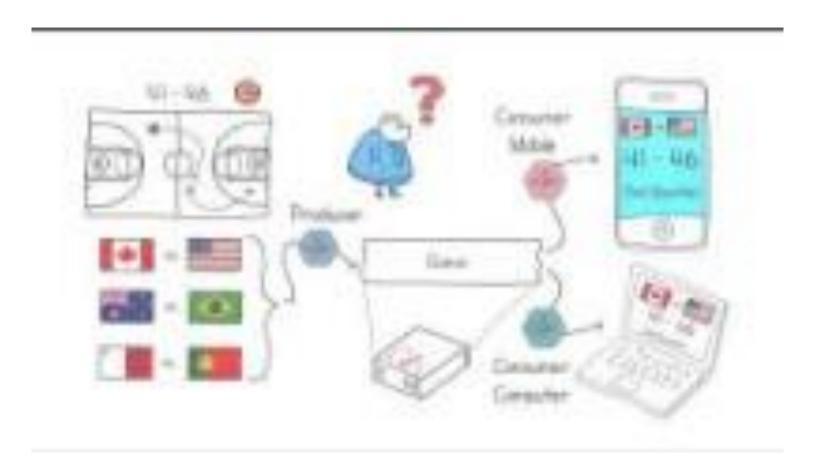
Concepts / terminology

- Event (record/message)
 - Doorgestuurd in de streams
 - Key, value, timestamp, metadata (optional)
- Producers: Write
- Consumers: Read and process
- Topics
 - Alle binnengekomen events (niet verwijderd na gelezen/remain time instelbaar)
 - Meerdere consumers / producers

Topics

- Kunnen verdeeld worden over een aantal buckets op verschillende brokers
- Belangrijk voor schaalbaarheid
- Zelfde event-key = zelfde partitie
- Kan gerepliceerd worden





https://youtu.be/Ch5VhJzaoal

Wanneer wat?

■ Apache Spark

 Schaalbare, fout-tolerante streaming applicaties

■ Apache Storm

Distributed real-time berekeningen

Apache Samza

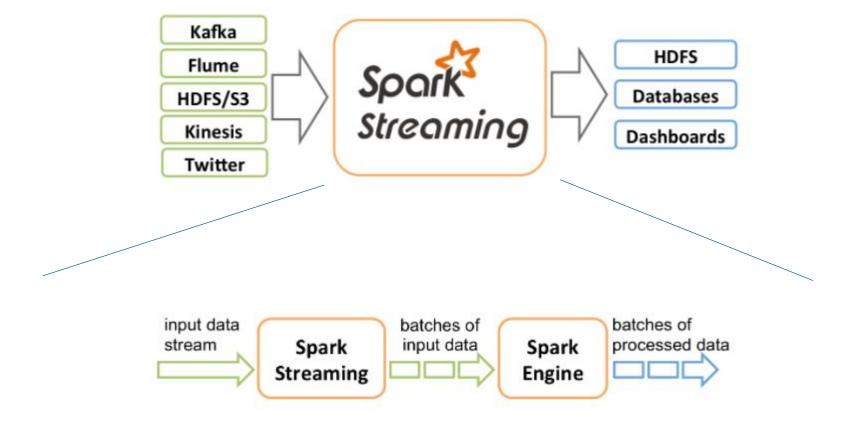
Real-time data verwerking met state

Apache Flink

- Data Stream berekeningen met state
- Amazon Kinesis Data Streams
 - Real-time managed data streaming
- Apache Ignite
 - High performance in-memory computing

Spark Streaming

Inlezen



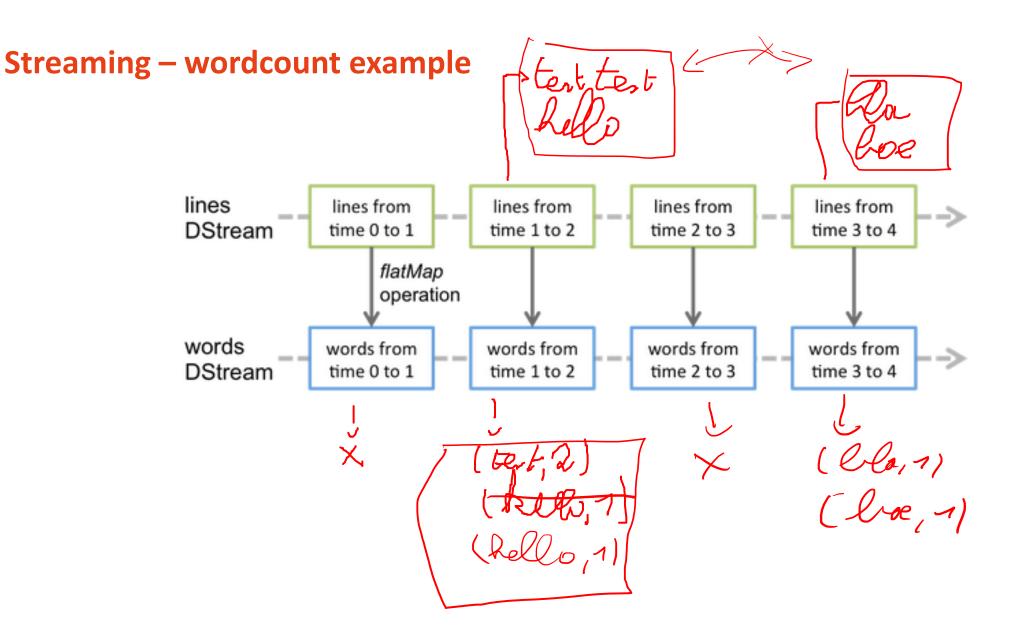


https://youtu.be/dYBWZTZT6o0

DStreams

- Basisabstractie van SparkStreaming
 - Continue datastroom
 - Ontvangen van input
 - Verwerkte datastroom (load)
 - Reeks van RDD's
 - Elke RDD bevat de inputdata ontvangen tijdens een bepaald interval





Streamingcontext ipv Sparkcontext

```
from pyspark import SparkContext
from pyspark.streaming import StreamingContext

# Create a local StreamingContext with two working thread and batch interval of 1 second
sc = SparkContext("local[2]", "NetworkWordCount")
ssc = StreamingContext(sc, 1)
```

Opmerkingen

- Wanneer spark lokaal uitgevoerd wordt zijn minstens twee threads nodig
- Elke Dstream is verbonden met een receiver
 - Haalt data binnen en slaat het op in het Spark toegewezen geheugen
 - Aantal cores toegekend aan spark moet minstens 1 hoger zijn dat het aantal receivers

Sources

■ TCP-socket

```
# Create a DStream that will connect to hostname:port, like localhost:9999
lines = ssc.socketTextStream("localhost", 9999)
```

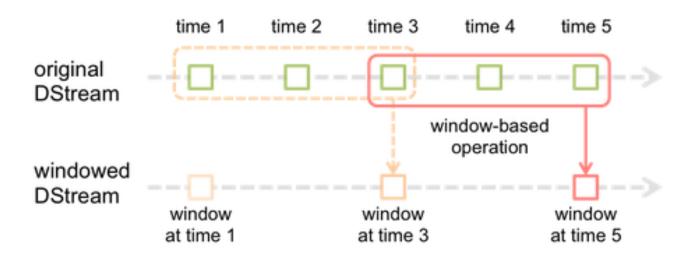
Monitor Directory

```
streamingContext.textFileStream(dataDirectory)
```

- Queue of RDD's (voor testen)
- Andere platformen: Kafka, Kinesis, ...

Transformations on DStreams

- Meeste wat mogelijk is op RDD kan ook uitgevoerd worden op DStreams
 - UpdateStateByKey
 - Maintain state will continuously receive data
 - Transform()
 - Voor RDD naar RDD functies die niet beschikbaar zijn in Dstreams
 - Window operations
 - Window length
 - Sliding interval



Output / Loads

- To console (print)
- To Files
 - TextFiles
 - ObjectFiles
 - Hadoop Files
- Generiek extern systeem
 - For Each RDD -> wees aandachtig voor waar je de connectie aanmaakt

Load stap van ETL in Spark Streaming

```
In [ ]: def sendRecord(rdd):
            connection = createNewConnection() # executed at the driver
            rdd.foreach(lambda record: connection.send(record))
            connection.close()
        dstream.foreachRDD(sendRecord)
```

■ Gaat dit werken?

Load stap van ETL in Spark Streaming

```
In [ ]: def sendRecord(rdd):
           connection = createNewConnection() # executed at the driver
           rdd.foreach(lambda record: connection.send(record))
           connection.close()
                                                                 Verkeerd
       dstream.foreachRDD(sendRecord)
```

- Hier wordt de connectie op de driver aangemaakt en verstuurd naar de nodes
 - Gaat zelden werken

Load stap van ETL in Spark Streaming

```
In [ ]: def sendRecord(record):
            connection = createNewConnection()
            connection.send(record)
            connection.close()
        dstream.foreachRDD(lambda rdd: rdd.foreach(sendRecord))
```

■ Is dit beter?

- Hier wordt er een nieuwe connectie aangemaakt voor elke record
 - Werkt maar zorgt voor veel overhead

```
In [ ]: def sendPartition(iter):
            connection = createNewConnection()
            for record in iter:
                connection.send(record)
            connection.close()
        dstream.foreachRDD(lambda rdd: rdd.foreachPartition(sendPartition))
```

■ En dit?

- Hier wordt er een nieuwe connection aangemaakt voor elke partitie
 - Werkt maar zorgt nog steeds voor overhead

```
In []:
    def sendPartition(iter):
        # ConnectionPool is a static, lazily initialized pool of connections
        connection = ConnectionPool.getConnection()
        for record in iter:
              connection.send(record)
              # return to the pool for future reuse
        ConnectionPool.returnConnection(connection)

dstream.foreachRDD(lambda rdd: rdd.foreachPartition(sendPartition))
```

■ En dit?

```
In []: def sendPartition(iter):
    # ConnectionPool is a static, lazily initialized pool of connections
    connection = ConnectionPool.getConnection()
    for record in iter:
        connection.send(record)
    # return to the pool for future reuse
    ConnectionPool.returnConnection(connection)

dstream.foreachRDD(lambda rdd: rdd.foreachPartition(sendPartition))
```

■ Hier worden connecties herbruikt waardoor deze niet steeds geopend en gesloten moeten worden

Checkpointing

- Streaming applications blijven draaien (24/7) en moeten dus ook faulttolerant zijn.
- Hiervoor moeten checkpoints bijgehouden worden in een fout-tolerant opslagsysteem
- Types
 - Metadata checkpointing
 - Data checkpointing

Metadata checkpointing

- Informatie over de streaming berekeningen
 - Configuratie om de applicatie aan te maken
 - De operaties om de applicatie uit te voeren
 - Batches die wachten om verwerkt te worden

■ Recover indien de node met de driver van de applicatie uitvalt

Data checkpointing

■ Bewaar de gegenereerde RDDs

- Noodzakelijk om een state bij te houden
- Recover indien een verwerkingsnode faalt

enable checkpoints waar "checkpoint" de directory waar ze bijgehouden worden voorstelt ssc.checkpoint("checkpoint")

Accumulators / broadcasting

- Kunnen niet recovered worden via checkpointing
- Maak lazy singletons aan:

```
def getWordExcludeList(sparkContext):
   if ("wordExcludeList" not in globals()):
       globals()["wordExcludeList"] = sparkContext.broadcast(["a", "b", "c"])
    return globals()["wordExcludeList"]
def getDroppedWordsCounter(sparkContext):
   if ("droppedWordsCounter" not in globals()):
       globals()["droppedWordsCounter"] = sparkContext.accumulator(0)
    return globals()["droppedWordsCounter"]
```

Nadelen gebruik DStreams

- Low-level API door gebruik RDD's ipv DataFrames
- Gebruikt niet de optimalisaties van Dataframes
- Moet casten naar een Dataframe voor de krachtigere high-level API's te gebruiken zoals Spark SQL

Structured Streaming Spark

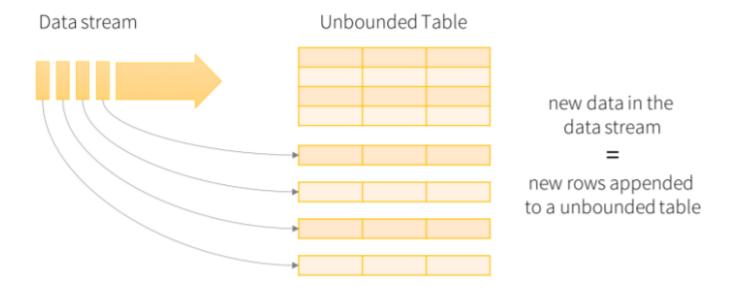
Streaming API direct in DataFrames

■ Lost de nadelen van DStreams op

- Maar trager (100ms gegarandeerd vs 10ms niet-gegarandeerd)
- Voor sommige applicaties minder flexibel

Verschillen: Geen concept van batch

■ Nieuwe data wordt toegevoegd aan een dataframe



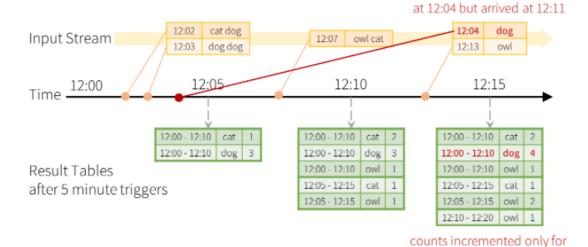
Data stream as an unbounded table

Input sources

- Files
- Kafka
- Socket (voor testing)
- Rate source
 - Genereer data aan een bepaalde snelheid

Transformaties

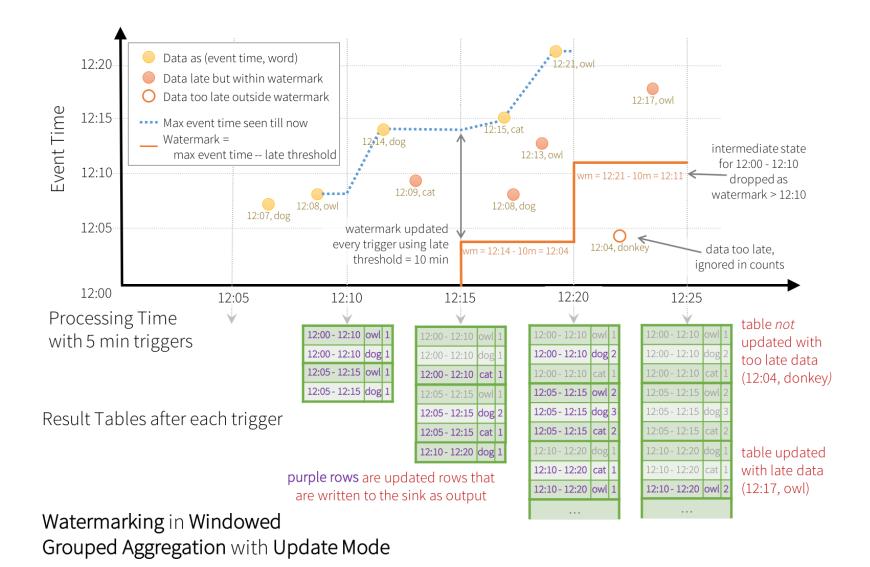
- Alles wat mogelijk is op Dataframes kan hier gebruikt wordt
 - Groupby
 - Window
 - Heeft timestamp kolom nodig
 - Late data



Late data handling in Windowed Grouped Aggregation late data that was generated

window 12:00 - 12:10

Watermark om te late data te negeren



Load

- Output modes
 - Append -> new rows written
 - Update -> updated rows
 - Complete -> complete df

Load

- Sinks
 - File
 - Kafka
 - Foreach
 - Console (debugging)
 - Memory (debugging)
- Niet alle sinks zijn even fout tolerant en niet alle gueries laten alle output modes toe
- https://spark.apache.org/docs/latest/structured-streaming-programmingguide.html