# Aplicaciones del aprendizaje profundo en el análisis de grandes volúmenes de datos

Especialización en Ciencia de Datos

Mg. Diego Encinas - Ing. Román Bond



## Agenda-Clase 4

#### **Spark Streaming**

- Flujos de datos
- Tratamiento de flujos de datos
- Algoritmos de streaming
- Funcionamiento de Spark Streaming

#### **MLlib**

#### Flujo de datos

- •El flujo de datos es continuo
  - La frecuencia de la llegada de los datos depende del problema
- Los datos son recolectados en tiempo real
- No se almacenan para entrenar el modelo

#### Flujos de datos - Fuentes

- Redes Sociales: Twitter, Facebook, Instagram.
- •Flujos de transacciones: Bancarias o criptomonedas (Bitcoin).
- Monitoreo de redes: Detección de intrusiones en la red, logs de servidores.
- Monitoreo en tiempo real de sensores + Internet de las Cosas (IoT).
- Análisis climático
- Análisis de información generada por dispositivos wearable.

### Estrategias para el tratamiento del flujo

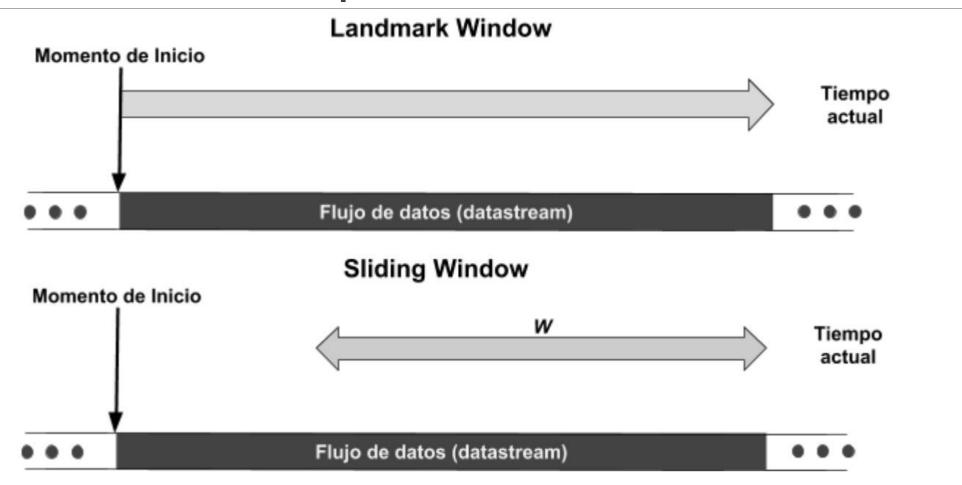
•El dato se recibe, se utiliza y se descarta

Ventana temporal para guardar los últimos n datos recibidos

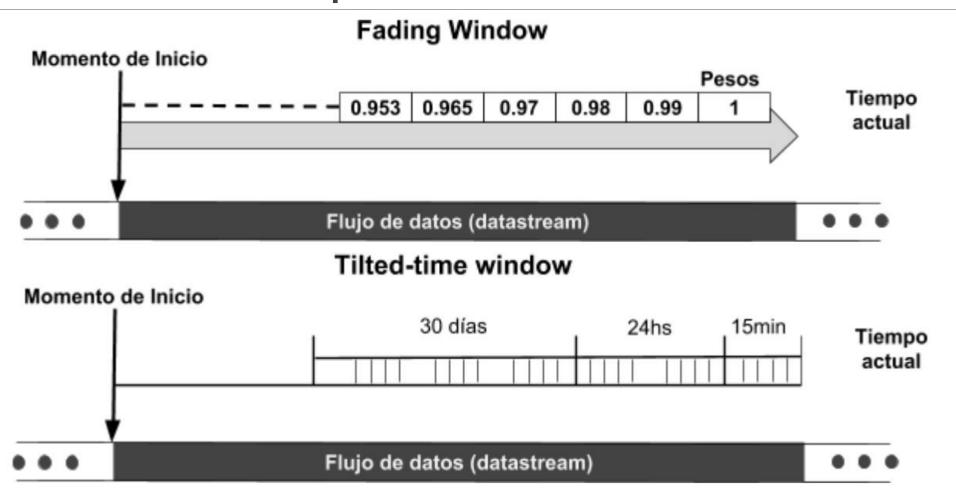
#### Ventanas de tiempo

- Landmark Window
- Sliding Window
- Fading Window (Damped Window)
- Tilted Time Window

#### Ventanas de tiempo



#### Ventanas de tiempo



#### Uso de algoritmos de streaming

Por lo general se utilizan como clasificadores

- El modelo puede estar entrenado de antemano y usarlo sobre el streaming
- El modelo se entrena con el propio streaming
  - Esta variante puede seguir entrenando y actuar como predictor al mismo tiempo

#### Stream processing

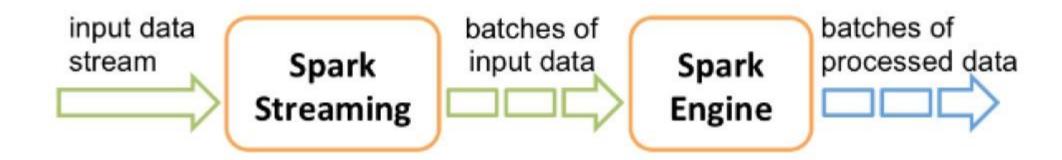
Un algoritmo de streaming debe cuidar tres aspectos:

- Velocidad. Debe poder operar un nuevo dato en el menor tiempo posible.
- Memoria. Debe ocupar la menor cantidad de memoria RAM.
- •Eficacia. Debe poder clasificar nuevos datos con la mayor eficacia posible.

#### Spark streaming

Spark streaming no es 100% streaming.

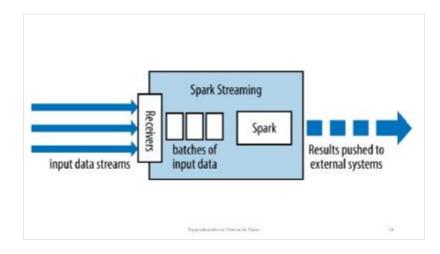
 Por cuestiones de eficiencia y compatibilidad, Spark streaming guarda el stream en pequeños "chunks" ejecutando pequeños procesos batch (micro-batch)



#### Spark streaming

Spark streaming está diseñado para alimentarse desde varias fuentes de datos:

- Apache Kafka
- Apache Flume
- Amazon Kinesis
- Twitter
- Sensores u otros dispositivos via TCP sockets



#### Spark streaming

- En Spark un stream es representado como un stream discreto (DStream) el cual es una secuencia de RDDs.
- Cada RDD es un snapshot de todos los datos recolectados durante un período de tiempo, el cual luego se procesa como un batch.



#### Machine Learning

Un sistema inteligente es aquel sistema capaz de resolver problemas complejos y multidisciplinares de una forma automática dando soporte a las decisiones de un experto.

- Algoritmos simbolistas. Razonamiento inductivo
- Redes neuronales artificiales
- Algoritmos genéticos y evolutivos
- Probabilísticos. Teorema de Bayes.
- Algoritmos de "similitudes". K-NN, SVM

#### Sistemas inteligentes en Big Data

- •Los algoritmos que implementan los sistemas inteligentes son algoritmos iterativos, por lo tanto tienen que dar varias "pasadas" a los datos para llevar a cabo su tarea.
- Se los conocen como algoritmos de aprendizaje de máquina (machine learning).
- Deben estar optimizados para un óptimo rendimiento.

#### **MLlib**

- •MLlib es la librería de algoritmos de machine learning para Spark.
- •Los algoritmos están diseñados e implementados para ejecutarse de manera eficiente en un ambiente distribuido

## MLlib - Algoritmos

- Logistic regression
- Naive Bayes
- Generalized linear regression
- Survival regression
- Decision trees
- Random forests
- Gradient-boosted trees
- Alternating least squares (ALS)
- K-means
- Gaussian mixtures
- Latent Dirichlet allocation (LDA)
- Frequent itemsets
- Association rules
- Sequential pattern mining

# Preguntas? O ...



