### Big Data I:

# Ingeniería de datos

Felipe Ortega Dpto. de Estadística e Investigación Operativa Universidad Rey Juan Carlos

March 26, 2015





(cc)2015 Felipe Ortega. Algunos derechos reservados.

Este documento se distribuye bajo una licencia Creative Commons Reconocimiento-CompartirIgual 4.0, disponible en:

http://creativecommons.org/licenses/by-sa/4.0/es/

### Ecosistema Apache Hadoop







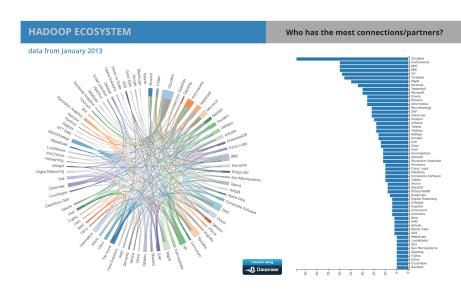




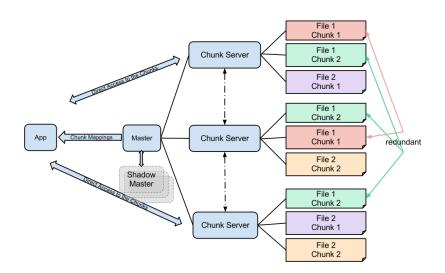




### Ecosistema Apache Hadoop



### Google File System



### **HDFS**

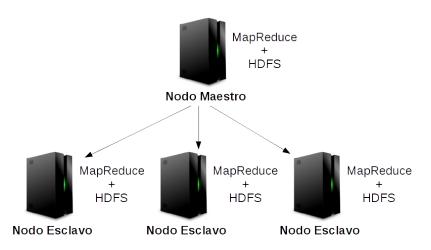
- Modelado a partir del Google File System [2].
- Optimizado para maximizar el throughput, mejor cuanto más grandes sean los archivos.
- Tamaño de bloques grande, intenta optimizar distribución de datos en nodos siguiendo principios de localidad espacial y temporal (similar a jerarquía de memoria).
- Las primeras versiones utilizaban un nodo para metadatos (NameNode) y varios nodos para almacenar y trabajar con los datos (DataNodes). En las versiones más modernas, datos y metadatos están distribuidos.

### Almacenamiento en la nube

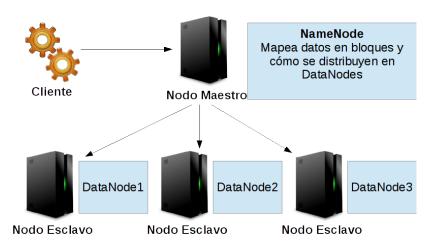
- Es posible poder ejecutar instancias Hadoop sobre servicios de computación en la nube.
- Ejemplo: servicios web de Amazon.
  - Podemos utilizar instancias de cómputo y almacenamiento de datos en Amazon EC2 para ejecutar nuestras tareas desde Hadoop (importación de recursos).
  - Adicionalmente, Amazon también proporciona Amazon Elastic MapReduce (EMR), un entorno de gestión alternativo similar a Hadoop, que permite gestionar las tareas y recursos de cluster.
  - EMR también puede albergar otros entornos para procesado de flujos de datos, como Apache Spark o Presto.
- Otros proveedores: Microsoft Azure, etc.

- El núcleo de todo el ecosistema de aplicaciones.
- Hadoop Common Package (abstracciones) + HDFS (sistema de ficheros distribuido) + YARN (MapReduce engine).
- Se aplica el paradigma MapReduce a datos almacenados en múltiples nodos.
- Arquitectura Maestro-Esclavo (en su primera versión).

Infraestructura para Hadoop (MR1).



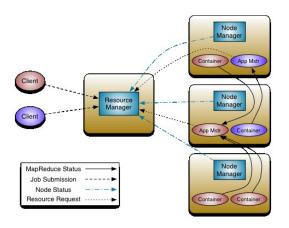
Infraestructura para Hadoop (MR1).



- Gestión de tareas MapReduce (MR1).
- El JobTracker mantiene en memoria del nodo maestro información sobre todas las tareas planificadas y en ejecución.
- Se gestionan tanto las tareas de tipo map como las de tipo reduce, asociadas a trabajos de alto nivel enviados por el cliente.
- Límites versión 1 (MapReduce/MR1).
  - ~5.000 NODOS, 40.000 tareas concurrentes.
  - Distribución fija de recursos entre procesos map y reduce.
  - Fallos acaban con trabajos en ejecución y encolados (catastrófico).

- Principales diferencias de YARN (MR2) respecto a MapReduce (MR1).
  - Soporte para mútiples estrategias (batch, flujo de datos, interactivo).
  - Data Operating System (un solo conjunto de datos, múltiples instancias).
  - Gestión de metadatos y trabajos distribuido.
  - Mejor aprovechamiento de los recursos de computación y almacenamiento.
  - Introducción de aspectos de seguridad y autenticación en el diseño.
  - Compatibilidad hacia atrás (evitar grandes cambios para Hive, Pig, etc.).

#### YARN/MR2.



Principales elementos de YARN (MR2).

#### Aplicación.

- Representación a alto nivel de un trabajo de procesamiento de datos.
- Puede ser un trabajo MapReduce o un script de shell.

#### Contenedor.

- Unidades de particionado de los recursos hardware subyacentes.
- Permiten la distribución de los recursos computacionales entre diferentes aplicaciones en ejecución, intentando maximizar el aprovechamiento de los mismos.

Principales componentes de YARN (MR2).

#### Resource Manager.

- Gestión de tareas de alto nivel.
- Gestión de colas jerárquicas de trabajos.

#### Application Master.

- Uno por cada instancia a nivel de aplicación.
- Gestiona recursos, progreso de tareas, planificación, etc.

#### Node Manager.

 Agentes encargados de la gestión y monitorización de contenedores en cada nodo del cluster.

- Últimos avances en YARN (MR2).
- El Resource Manager continúa siendo un punto de fallo singular.
   Genera graves trastornos en caso de pérdida de información.
- Solución: intentar reconstruir la información que contiene en caso de fallo.
- Propuesta: Zookeper (u otro meta-gestor de recursos) debe monitorizar las instancias de Resource Managers y actuar en caso de fallo.

### Proyectos Hadoop: Apache Hbase

 Base de datos NoSQL, diseñada a imagen de Google BigTable, escrita en Java.



- Orientada a partición por columnas.
- Tolerancia a fallos.
- Compresión de datos, operaciones en memoria, filtros Bloom.
- Funciona sobre HDFS.



### Proyectos Hadoop: Apache Cassandra

 Base de datos NoSQL liberada por Facebook en 2009.



- Especialmente pensada para requisitos de alta disponibilidad.
- Replicación en múltiples nodos (incluso alejados geográficamente).
- Diferentes niveles de consistencia de datos entre réplicas (configurable).
- No admite operaciones como JOIN ni subconsultas.

### Proyectos Hadoop: Apache Hive

- Sistema datawarehouse que ejecuta sobre Hadoop.
- Programar operaciones para análisis de datos directamente sobre Hadoop puede llegar a ser muy tedioso.
- Hive proporciona un lenguaje de abstracción similar a las consultas SQL.
- Procesado de logs (tráfico web, sistemas), minería de texto, indexación de documentos, inteligencia de negocio, predicciones y contraste de hipótesis.



# Proyectos Hadoop: Apache Pig

- Creado por Yahoo.
- Resuelve el problema de evitar escribir flujos de análisis de datos en Java para Hadoop.
- Pig-Latin: Lenguaje declarativo para trabajar con flujos de datos.
- Estrategia diferente a Hive, que está más orientado a consultas tipo SQL [7].



# Proyectos Hadoop: Hive vs. Pig

Cómo lo haríamos en Apache Pig [7].

```
INSERT INTO ValuableClicksPerDMA
SELECT dma, COUNT(*)
FROM geoinf JOIN (
    SELECT name, ipaddr
    FROM users join clicks
    ON (users.name = clicks.user)
    WHERE value > 0;) USING ipaddr
GROUP BY dma;
```

### Proyectos Hadoop: Hive vs. Pig

### Cómo lo haríamos en Apache Pig [7].

```
Users = load 'users' as (name, age, ipaddr);
Clicks = load 'clicks' as (user, url, value);
ValuableClicks = filter Clicks by value > 0;
UserClicks = join Users by name, ValuableClicks by user;
Geoinfo = load 'geoinfo' as (ipaddr, dma);
UserGeo = join UserClicks by ipaddr, Geoinfo by ipaddr;
ByDMA = group UserGeo by dma;
ValuableClicksPerDMA = foreach ByDMA generate group,
COUNT(UserGeo);
store ValueClicksPerDMA into 'ValuableClicksPerDMA';
```

# Proyectos Hadoop: Apache Mahout

 Construcción de bibliotecas de machine learning sobre Hadoop.

Clustering (K-means, K-means con lógica difusa).

mahout

- Sistemas de recomendación.
- Múltiples clasificadores:
  - Regresión logística.
  - Neise Daves
  - Naive Bayes.
  - Árboles de decisión.
  - Random forest, etc.



### Proyectos Hadoop: Flujos de datos

Storm, Flume



# Proyectos Hadoop: Gestión de flujos de trabajo

- Zookeper. Gestión de procesos distribuidos.
  - Registro de nombres.
  - Monitorización y alta disponibilidad.
  - Coordinación: información de estado, ejecución de tareas, etc.
- Oozie. Planificador de tareas Hadoop.
  - Funciona principalmente con flujos de tareas Hadoop y Pig.
  - Proporciona un sistema para definir el grafo de tareas y dependencias entre ellas, de manera que podamos organizar la ejecución de actividades complejas.

# Otros proyectos: Procesamiento streaming

- Apache Samza: Framework para procesamiento de flujos de datos, concebido para su utilización junto a Apache Kafka y YARN.
  - Combina un sistema de streaming de datos (Apache Kafka) con un gestor de recursos (que puede ser YARN) y una API que ofrece primitivas y rutinas de procesamiento de flujos de datos.
- Apache Kafka. Sistema message broker para gestionar flujos de datos de alta velocidad y elevado throughput. Fue creado originalmente para tratamiento de logs de eventos en la plataforma LinkedIn, pero su uso se puede generalizar a otros tipos de flujos de datos.
  - Puede funcionar en combinación con Samza, YARN, Spark, etc.
  - Optimizado para procesamiento de grandes volúmenes de mensajes minimizando las probabilidades de pérdida de información.
- Apache Spark.
  - Lo veremos en detalle en la próxima sesión.



### Referencias

- 1. Holmes, A. Hadoop in Practice. Manning Publications, 2012.
- 2. Google File System
   http://research.google.com/archive/gfs.html
- Murthy, C. A., Vavilapalli, V. K., Eadline, D., Niemiec, J. Markham, J. *Apache Hadoop YARN*. Addison-Wesley Professional, Mar. 2014.
- Fasale, A., Kumar, N. YARN Essentials. Packt Publishing. Feb. 2015.