- OHadoop por sí solo no sería suficiente como entorno de trabajo en producción
- OLas empresas necesitan agilidad a la hora de integrar nuevos sistemas
- OSus profesionales no siempre están acostumbrados a trabajar en entornos tecnológicos puros.
- OHay analistas de datos tradicionales que no saben que es /root
- OHay un montón de orígenes de datos válidos para su estudio
- OHay muchas herramientas de exploración y descubrimiento de datos
- OHoy en día casi todos los proveedores de SW del mercado proveen conectores de sus herramientas con Hadoop
- OA continuación presentamos alguna de las herramientas principales empleadas en la mayoría de soluciones Big Data

#### Hive

- Es un SW para interrogar/consultar y manipular datos escritos en HDFS
- Fue creado por Facebook para suplir la carencia de conocimiento de java de sus programadores
- A través de metadatos es posible trabajar con datasets con un lenguaje similar al SQL, llamado HQL
- Su característica fundamental es que traduce Queries HQL a MapReduce, aprovechando toda la potencia del cluster
- Conforme las versiones aumentan, se va añadiendo más funcionalidad

```
- Un ejemplo:
SELECT sample_07.description, sample_07.salary
FROM
sample_07
WHERE
( sample_07.salary > 100000)
SORT BY sample_07.salary DESC
```

#### Pig

- Es una plataforma para analizar grandes datasets almacenados en HDFS
- Desarrollado por Yahoo! Por la misma razón que FB creó Hive
- Consta de un lenguaje propio llamado Pig Latin semejante a HQL pero menos que Hive
- Su principal característica es que transforma consultas en PigLatin en MapReduce
- Ejemplo

```
A = LOAD 'file1' AS (x, y, z);

B = LOAD 'file2' AS (t, u, v);

C = FILTER A by y > 0;

D = JOIN C BY x, B BY u;

E = GROUP D BY z;

F = FOREACH E GENERATE

group, COUNT(D);

STORE F INTO 'output';
```

#### Sqoop

- Su función principal es la de traer datos desde BBDD relacionales a HDFS
- Su sintaxis consta de una parte de configuración más otra parte de SQL
- Originalmente fue creado por Cloudera
- Actualmente existen conectores de casi todas las bases de datos relacionales con esta herramienta
- Ejemplo

--target-dir /biginsights/hive/warehouse/obsidiana.db/big\_CLDOMICILIO \$SQOOP\_HOME/bin/sqoop import --options-file /gneis/datos/comunes/conexion/sqoop.cfg/sqoop-options-SRVepifis.txt --fields-terminated-by "\t" --m 1 --null-non-string "\\\\N" --hive-import --hive-overwrite --hive-table obsidiana.HST\_EXT\_CONTACTOS\_BKTEL --query "select FECHA,TRANSACION,PERSONA from epistage.HST\_EXT\_CONTACTOS\_BKTEL where \\$CONDITIONS"

#### Flume

- Herramienta diseñada para importar datos en un cluster en tiempo real
- Pensada para orígenes de datos diferentes a BBDD relacionales (servidores web, servidores de correo, logs de dispositivos, etc.)
- Fue inicialmente creado por Cloudera
- Consta de tres partes que hay que configurar dependiendo de lo que queramos obtener

o necesitemos

- Source
- Channel
- Sink
- Ejemplo

```
a1.channels = c1
a1.sources = r1
a1.sinks = k1

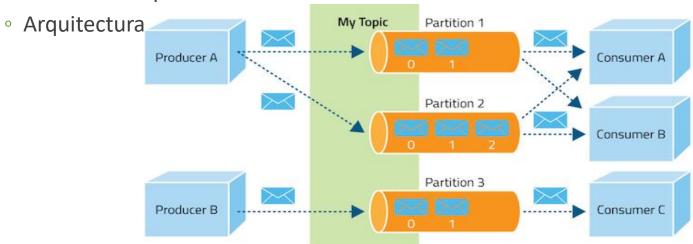
a1.channels.c1.type = memory

a1.sources.r1.channels = c1
a1.sources.r1.type = avro
# For using a thrift source set the following instead of the above line.
# a1.sources.r1.type = thrift
a1.sources.r1.bind = 0.0.0.0
a1.sources.r1.port = 41414

a1.sinks.k1.channel = c1
a1.sinks.k1.type = logger
```

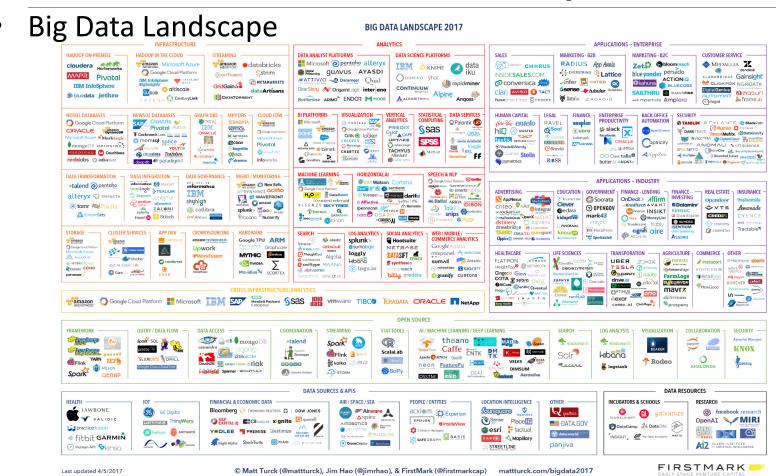
#### Kafka

- Proyecto cuyo objetivo es proporcionar una plataforma unificada, de alto rendimiento y de baja latencia para la manipulación en tiempo real de fuentes de datos
- Puede verse como una cola de mensajes bajo el patrón publicación-subscripción,
   masivamente escalable y concebida como un registro de transacciones distribuidas
- Desarrollado por Linkedin

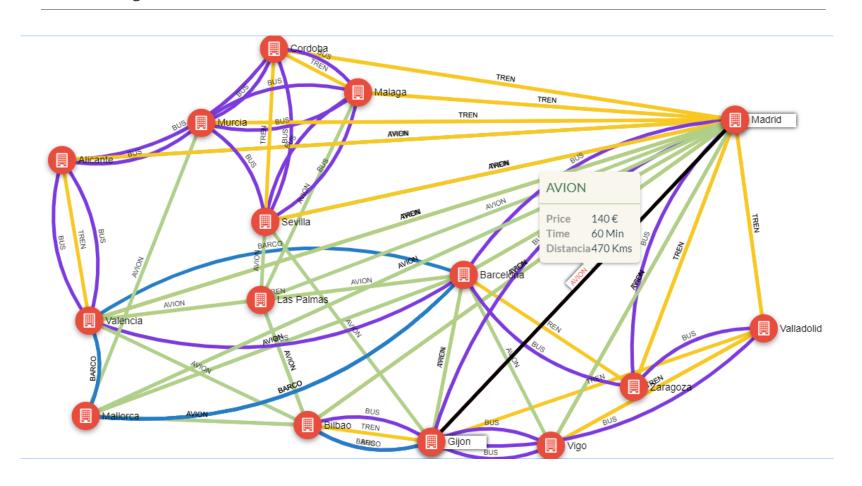


#### Bases de datos No-SQL

- No-SQL significa "Not Only SQL", es decir, que no usan por defecto el lenguaje
   SQL para hacer consultas
- Pensadas para trabajar con datos multiestructurados
- Permiten distribución de datos y ejecución en paralelo
- No garantizan completamente ACID (atomicidad, consistencia, aislamiento y durabilidad)
- Escalan muy bien horizontalmente
- Pensadas para millones de columnas por billones de filas
- Hay varios tipos de ellas
  - De clave valor como Cassandra
  - Orientadas a documentos como MongoDB
  - Orientadas a grafos como Neo4j
  - Orientada a columnas del tipo clave valor como Hbase
  - Otras



# Neo4j



# Planificación cluster Hadoop

- Planificar las capacidades de un cluster Hadoop no es complicado siempre y cuando sepamos lo que vamos a hacer con él
- Hay muchos factores que importan
  - Volumen de datos actual
  - Previsión de crecimiento anual
  - Casos de uso que vamos a llevar a cabo en él
  - Tipo de datos que vamos a incorporar
  - Herramientas que vamos a instalar

#### Ejemplo

- Supongamos que queremos crear un cluster que permita incorporar 6 TB de datos al mes
- Tenemos un factor de replicación de 3
- Por lo que necesitamos 3x6 TB = 18TB de almacenamiento nuevo cada mes
- A lo que hay que añadir un 25% de espacio para uso del propio cluster
- Necesitaremos alrededor de 24TB de almacenamiento nuevo al mes
- Actualmente se están montando nodos con estas características
  - dual Xeon octocore, 256 GB RAM, 8 x 3TB SATA III, dual 10 Gbit de red
- Por lo que necesitaremos un nodo nuevo cada mes

# Planificación cluster Hadoop

#### Como sabemos, hay dos tipos de nodos

- Maestros
- Esclavos
- Los maestros están pensados para almacenar metadatos y gobernar el cluster (SPOF)
- Los esclavos para procesar/almacenar la información
- Originalmente, cuando Hadoop fue creado, se pensó para procesamiento por lotes, por lo que era
  justificable, en base al uso que se le daba a cada nodo, que los maestros tuvieran más RAM y
  menos disco y los esclavos más disco y menos RAM
- Con la llegada de nuevas herramientas y el enorme éxito que está teniendo Big Data, cada vez se pide más que todo el procesamiento sea en memoria para que se realice más rápidamente, Near Real Time o Real Time (Spark, Storm, Flink ...)
- Por esta razón los nodos de los cluster actuales tiene características similares entre ellos
- No es necesario un gasto extra en CPU dado que habitualmente los cuellos de botella de los clusters se encuentran en el Disco/Memoria y en el tráfico de red
- Si nuestro cluster va a ser utilizado para trabajar con algoritmos de ML, sí es recomendable gastar dinero en un procesador potente, dado que nos ahorraremos bastantes horas de trabajo esperando a que terminen los procesos
- Algunos clusters incorporan discos SSD (discos de estado sólido) para agilizar algunos procesos (Solr) aunque resultan caros todavía en comparación a los discos ópticos

### **Big Data: Negocio**

- 1. Cuándo implantar una solución Big Data
- 2. Como impacta Big Data en las empresas
- 3. Beneficios del Big Data
  - Democratización del Dato: transversalidad
  - Unificación de conocimiento departamental
  - Decisiones basadas en el Dato
  - Mejora de procesos
  - Generación de nuevos procesos
  - Cambio de mentalidad directiva

# **Preguntas/Debate**

