

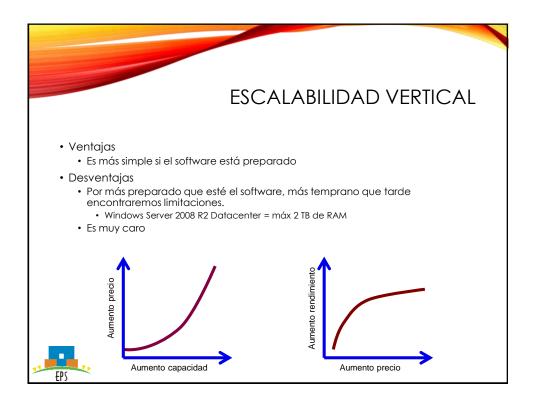
## PROBLEMÁTICA DEL BIG DATA

- Volumetría de datos:
  - En 2011 se calculaba que el volumen de datos en el mundo era un poco más de 10<sup>21</sup> bytes (1 ZB)
  - Se estima que actualmente está alrededor de los 3-4 ZB
  - Se cree que para 2040 alcanzará los 40 ZB
- Los modelos tradicionales de procesamiento y almacenamiento (vigentes desde ~1970) no son suficientes para algunas casuísticas
- Surgen dos necesidades, interrelacionadas:
  - · Procesamiento distribuido
  - · Almacenamiento distribuido
- Entre otras cosas, implica que los datos pueden estar en sitios físicos distintos y posiblemente replicados











# ESCALABILIDAD HORIZONTAL Ventajas: Los límites son mucho más altos (potencialmente miles de ordenadores conectados) Cuando más capacidad, más barato respecto de escalabilidad vertical Normalmente escalabilidad lineal: si duplico el número de ordenadores, duplico el rendimiento (predictibilidad) Desventajas: Requiere de software específicamente diseñado e implementado para ejecutarse en varios ordenadores a la vez (procesamiento distribuido) Aumento capacidad Aumento precio

## La escalabilidad horizontal implica cierta probabilidad de que falle uno de los nodos conectados o la comunicación entre ellos En estas condiciones hay tres propiedades deseables: Consistencia: para resumir, que todos los nodos contengan valores consistentes entre sí en todo momento Disponibilidad (Availability): garantía de que cada petición a un nodo reciba una confirmación de si ha sido o no resuelta satisfactoriamente Tolerancia al Particionado: que pueda fallar un nodo o conexión y el sistema siga funcionando El teorema CAP establece la imposibilidad de que un sistema ofrezca las tres propiedades simultáneamente, solo pudiendo cubrirse simultáneamente dos de ellas: Sistemas CA: SGBDR Sistemas CP: mayoría BBDD NoSQL (Ejem: MongoDB) Sistemas AP: Ejem: Apache Cassandra

### NUEVA REALIDAD, NUEVA PROBLEMÁTICA

- Problema de caída de servidores cuando tengo tantos
- Las BBDD se pueden distribuir, pero a costa de sus propiedades ACID (atomicidad, consistencia, aislamiento y durabilidad)



- El procesamiento distribuido en un contexto big data requiere el uso de modelos computacionales no estándar:
  - Más allá del modelo de servidor único, e incluso de modelos de computación paralela tradicionales (p.ej., message passing interface, MPI)
  - El objetivo es simplificar tareas tareas de programación complejas
- La primera tecnología que tuvo éxito (y facilitó la expansión del big data) fue Apache Hadoop
  - Implementación (código abierto) del modelo de programación MapReduce, el más popular hasta el momento
  - · Basado en el sistema de ficheros HDFS

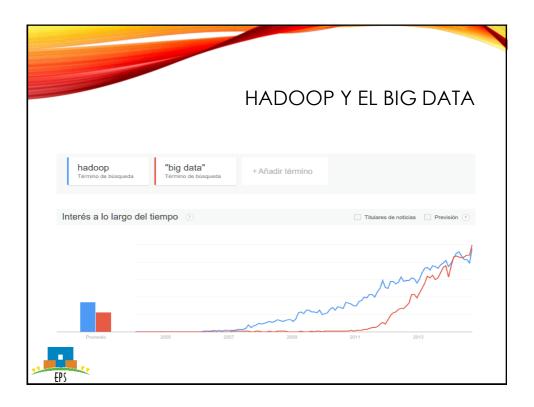


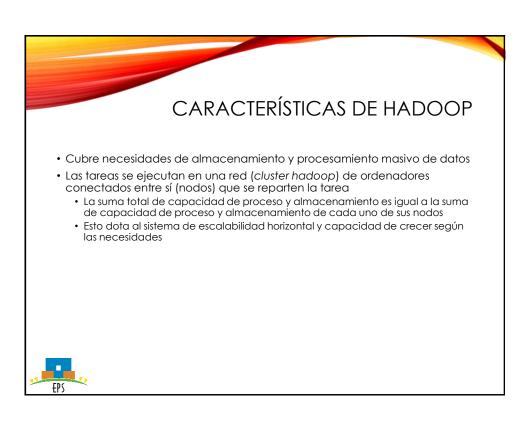
### ORIGEN DE LA TECNOLOGÍA HADOOP

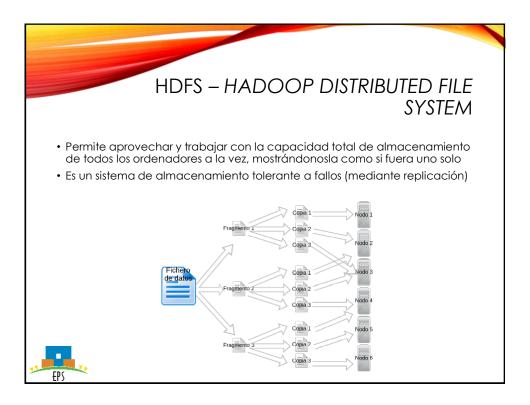
- Curiosamente (o no), HDFS y MapReduce se basan en publicaciones de trabajos de investigación de científicos de Google:
  - The Google File System (2003)
  - MapReduce: Simplified Data Processing on Large Clusters (2004)
- Ambas ideas fueron implementadas para un motor de búsqueda e indexación (Apache Nutch) por Doug Cutting
  - Más adelante lo contrató Yahoo! y dio mucho impulso a la iniciativa

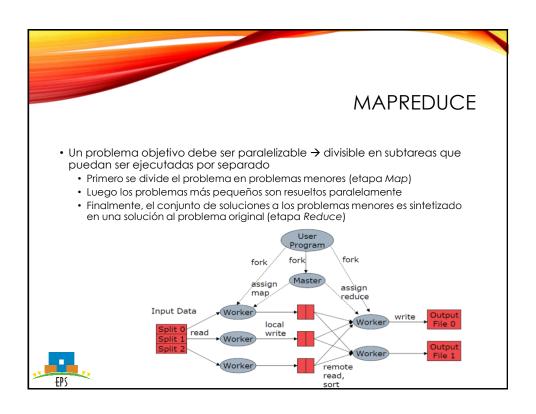












### **MAPREDUCE**

- ¿Qué tiene de "mágico"?
  - · Hace fácil lo difícil (procesamiento paralelo)
- Ejemplo: clasificar y contar libros de una biblioteca
  - Los mappers recorren las salas, clasifican los libros y los cuentan: generan la cuenta de libros de cada categoría que han encontrado
  - Los reducers cogen las listas anteriores y cada uno suma los libros de una categoría. Al final tengo total de libros por cada categoría (y total de libros si sumo eso)
  - Puedo reducir a la mitad el tiempo de los mappers si duplico su cantidad (cada uno tiene que hacer la mitad)



### EL ECOSISTEMA HADOOP

- No es sólo Hadoop, sino una serie de sistemas de apoyo y complemento
  - Sqoop: transferencia de ficheros entre HDFS y bases de datos
  - Flume: transferencia de datos generados de forma continua (p.ej., logs) a ficheros HDFS
  - Oozie: permite definir y ejecutar flujos de trabajo sobre Hadoop
  - Hive: Motor SQL sobre ficheros HDFS. Traduce de forma transparente al usuario consultas SQL a programas map-reduce. Esta traducción ralentiza el proceso
  - Cludera Impala: funcionalidad equivalente a Hive pero puede llegar a ser 100 veces más rápido: algoritmos distribuidos propios (no map-reduce) que trabajan en memoria principal
  - Pig: permite utilizar lenguaje más sencillo que MapReduce en Java (Pig Latin) para procesar datos
  - Hue: interfaz gráfica para componentes principales de Hadoop
  - Y muchos más
- Configurar y mantener actualizados todos los componentes Hadoop puede ser una tarea compleja
- Como alternativa, se ofrecen instalaciones de pago, con todo listo para ser nstalado y usado: CDH de Cloudera, HDP de HortonWorks, MapR...



### LIMITACIONES DEL MAPREDUCE

- Complejidad:
  - aunque reduce la dificultad de la programación paralela, su implementación es a bajo nivel y no trivial.
- Rigidez:
  - las soluciones siempre deben expresar en dos etapas con semántica muy estricta.
  - A veces obliga a soluciones forzadas y poco naturales.
  - En el extremo, cierto tipo de problemas no pueden ser solucionados con este método.
- Antigüedad



### APACHE SPARK

- Alternativa principal a Hadoop
- Versión 1.0 en junio de 2014
- Modelo de programación más sencillo y más potente (incluye pero no se limita a MapReduce)
- Conjunto de herramientas mejor integradas entre sí
- Rendimientos entre 10 y 100 veces mejor que el MapReduce de Hadoop
  - Preferencia por procesamiento en memoria.





### BASES DE DATOS NOSQL

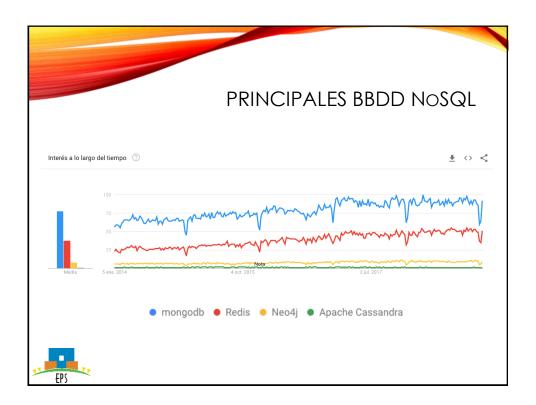
- Bases de datos sin esquemas
- · Mayormente utilizan interfaces distintas al SQL
- En general dan soporte al almacenamiento de grandes cantidades de datos mediante escalabilidad horizontal
- Operan sobre infraestructuras distribuidas, como Hadoop
- · Son flexibles

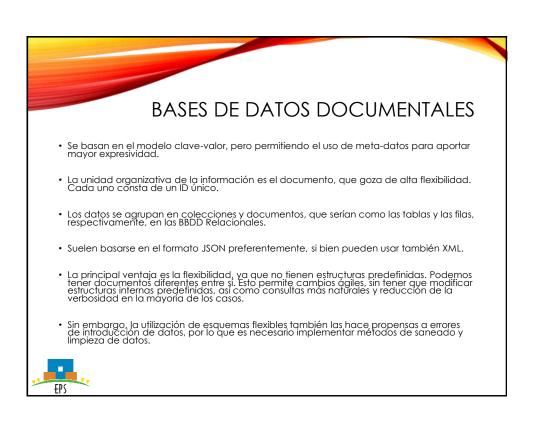


## ¿POR QUÉ NOSQL?

- Las BBDD relacionales imponen esquemas y estructuras rígidas que no siempre son adecuadas para un tratamiento rápido y flexible de la información.
- Cuando hablamos de BBDD NoSQL estamos hablando en realidad de BBDD no relacionales, que escapan del modelo habitual de filas y columnas para almacenar la información modelada en forma de entidades y relaciones.
- Tipos de BBDD NoSQL:
  - Basadas en pares clave-valor:
    - Utilizan combinaciones nombre:valor, normalmente en memoria y de acceso rápido Ejemplo: Redis
  - · Basadas en grafos:
    - Utilizan un grafo para establecer conexiones entre datos, así como mecanismos de consulta más eficientes. Ejemplos: Neo4j y JanusGraph.
  - Basadas en columnas:
    - Utilizan filas y columnas, pero con nombres y formatos variables entre filas. Pueden verse como BBDD basadas en clave-valor bidimensionales. Ejemplos: <u>Cassandra</u> y <u>Hbase</u>.
  - Basadas en documentos
    - Utilizan documentos en vez de tablas, y se caracterizan por su gran flexibilidad y capacidad de almacenamiento. Ejemplos: <u>CouchBase</u> y <u>MongoDB</u>.









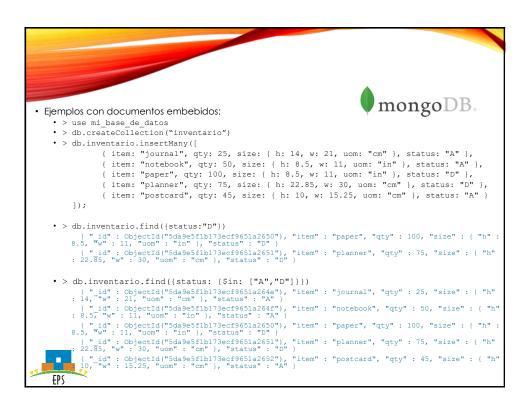




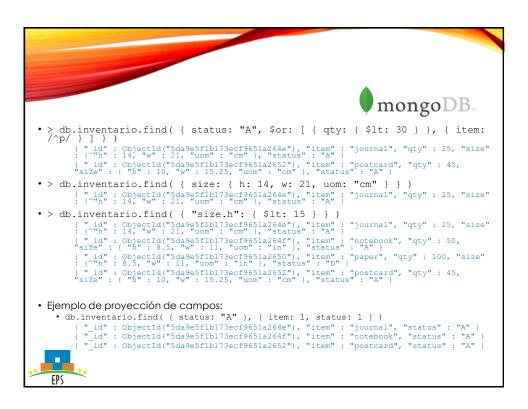


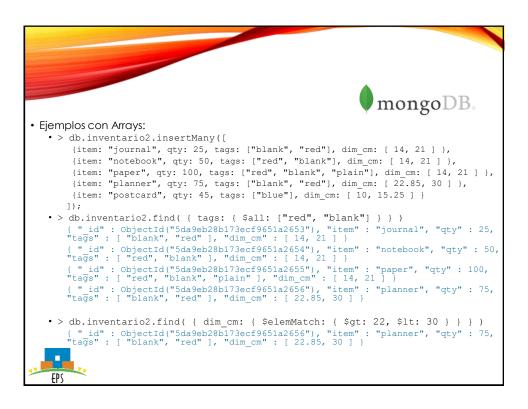


```
mongoDB.
· Ejemplos básicos:
   • > use mi_base_de_datos
   • > db.mi_coleccion.insertOne( { x: "Jose Antonio"} )
   • > db.mi coleccion.find()
       { "_id" : ObjectId("5da9f5c2b173ecf9651a2658"), "x" : "Jose Antonio" }
   • > db.mi coleccion.insert( {y:"Roberto"} )
   • > db.mi coleccion.insert( {z:"Alvaro"})
   • > db.mi_coleccion.save( {_id:ObjectId("5da9f5c2b173ecf9651a2658"), m:"Jose"})
   • > db.mi_coleccion.find()
       { "_id": ObjectId("5da9f5c2b173ecf9651a2658"), "m": "Jose" } { "_id": ObjectId("5da9fc0eb173ecf9651a2659"), "y": "Roberto" }
       { "id" : ObjectId("5da9fc39b173ecf9651a265a"), "z" : "Alvaro" }
   • > db.mi coleccion.remove( {y:"Roberto"})
   • > db.mi_coleccion.update({z:"Alvaro"}, {$set:{z:"Alvaro y Roberto"}})
       { "_id" : ObjectId("5da9f5c2b173ecf9651a2658"), "m" : "Jose" } { "_id" : ObjectId("5da9f5c2b173ecf9651a2658"), "m" : "Jose" }
   • > db.mi_coleccion.find()
           id" : ObjectId("5da9fc39b173ecf9651a265a"), "z" : "Alvaro y Roberto" }
```

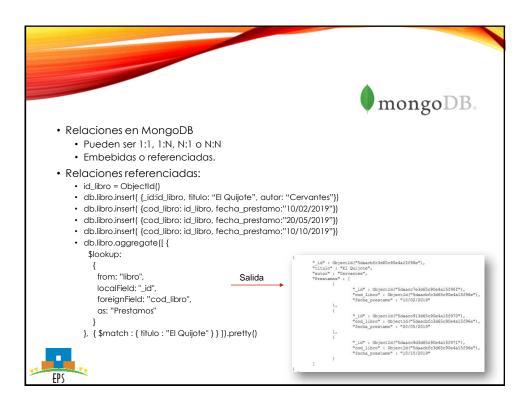




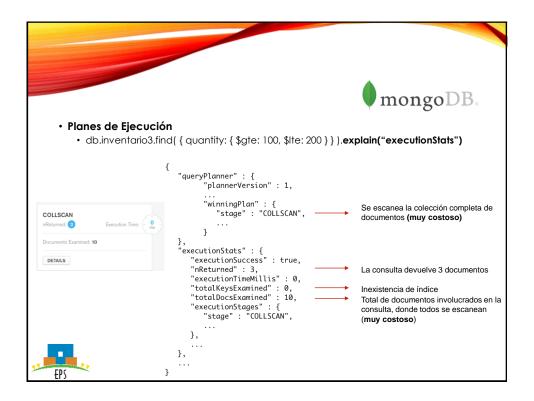


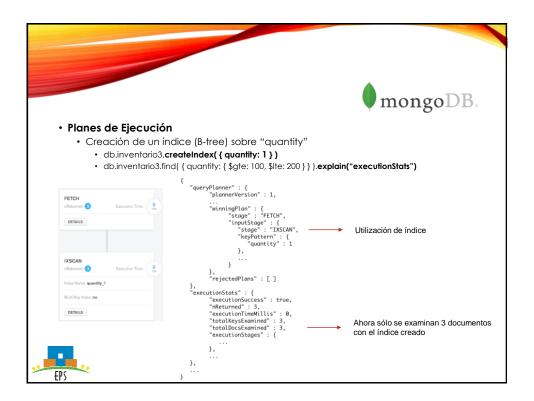
















### EJERCICIO MONGODB

- Crear una colección de <u>universidades públicas de la ciudad de Madrid</u> que contenga los siguientes documentos:
  - Un documento para cada una de las universidades, que contenga: el nombre, la dirección postal, el teléfono, el e-mail de contacto y la página web.
  - Se definirán también el nombre y número total de estudiantes de los centros de cada una de las universidades.
- Definir consultas que permitan:
  - Mostrar todos los centros de la UAM.
  - Mostrar el total de estudiantes de cada una de las universidades.
  - Mostrar sólo aquellas universidades que tengan facultades de Derecho.







- Se dice que es "whiteboard friendly": lo que dibujas como cajas y líneas en una pizarra lo almacenas directamente en Neo4j.
- Neo4J se centra más en las relaciones entre los datos que en los aspectos comunes entre conjuntos de datos (tales como tablas de filas o colecciones de documentos).
- Define un lenguaje propio (Cypher) para manipulación de los datos, pero existen varios lenguajes capaces de interactuar con Neo4J:
  - Java code, REST, Ruby console, Gremlin y otros.



