

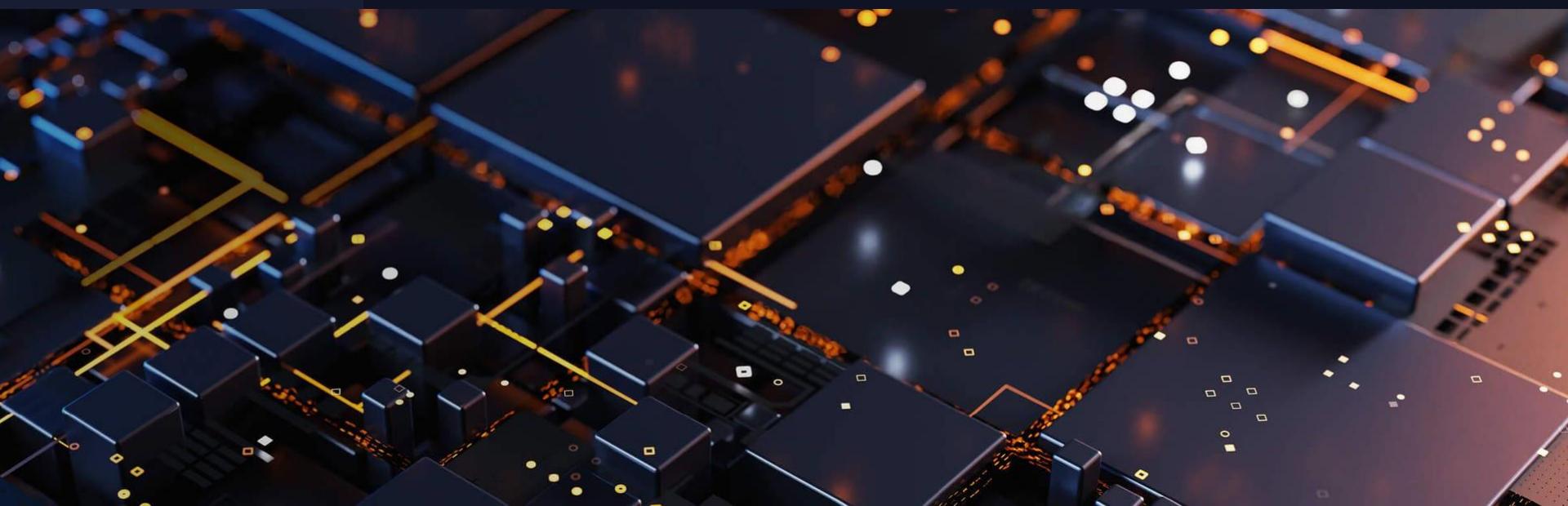
UT01: INTRODUCCIÓN A APACHE HADOOP

ÍNDICE

- 1.- Contexto y motivación
- 2.- ¿Qué es Apache Hadoop?
- 3.- Historia de Apache Hadoop
- 4.- Problemas que resuelve Apache Hadoop
- 5.- Preparación del entorno

1

CONTEXTO Y MOTIVACIÓN

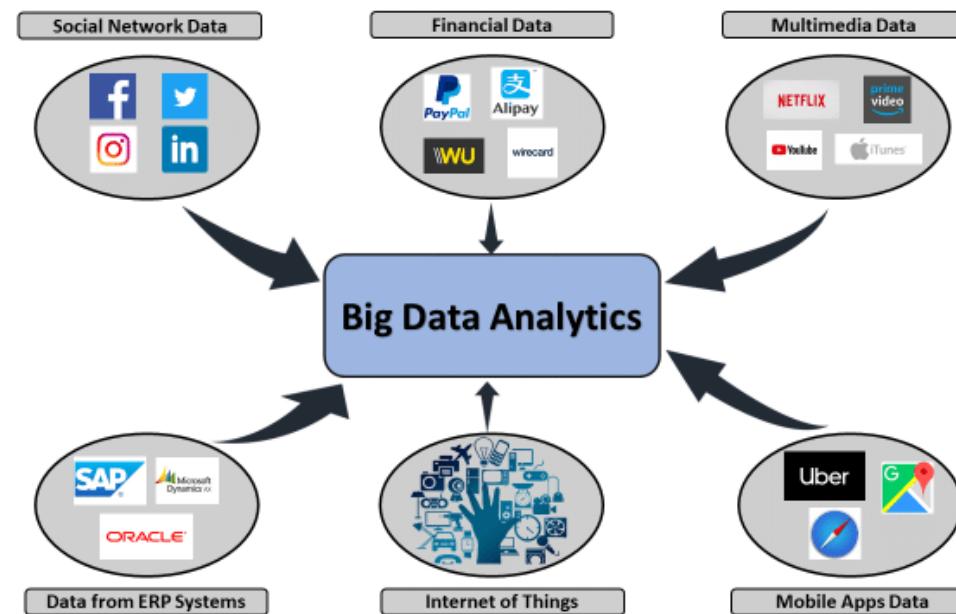


En las últimas décadas, el volumen de datos ha crecido exponencialmente.

Múltiples fuentes de datos:

- Redes sociales
- Sensores IoT
- Registros de transacciones

- Sistemas empresariales
- Vídeos
- Imágenes
- Logs de aplicaciones
- ...

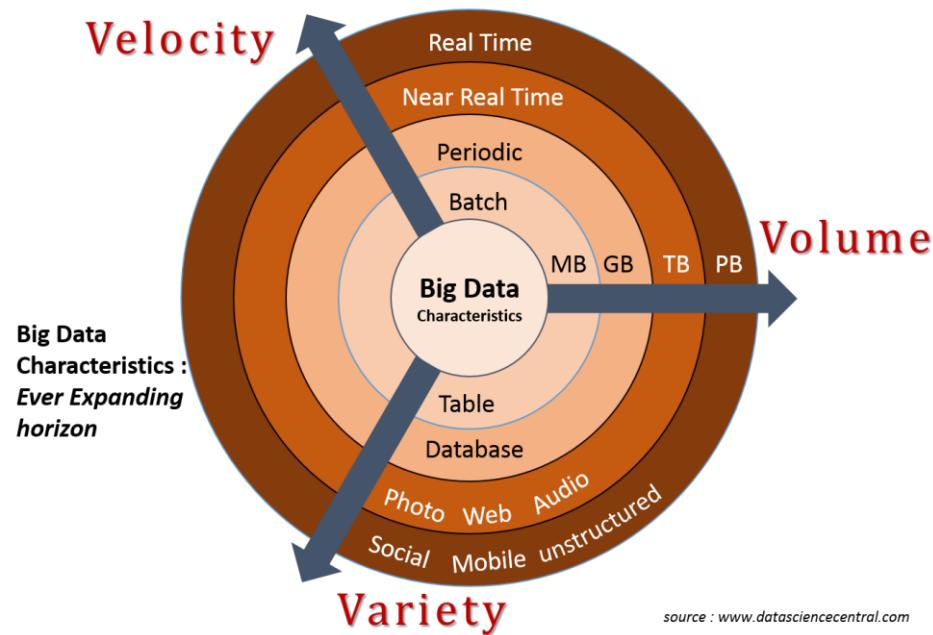


Este fenómeno se llama **Big Data** y se caracteriza por las 3V

Volumen: se generan ingentes cantidades de datos de forma constante.

Velocidad: los datos se producen y necesitan procesarse en tiempo real o casi real

Variedad: los datos pueden ser estructurados (tablas), semiestructurados (JSON, XML) o no estructurados (texto libre, imágenes, vídeo)



Las soluciones tradicionales (como BBDD relacionales o los sistemas monolíticos) tienen serias **limitaciones** para manejar eficientemente este nuevo paradigma.

Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para


Entornos controlados
Volúmenes de datos moderados
Alta estructura
Bajo nivel de concurrencia masiva

Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para

Entornos controlados

Volúmenes de datos moderados

Alta estructura

Bajo nivel de concurrencia masiva

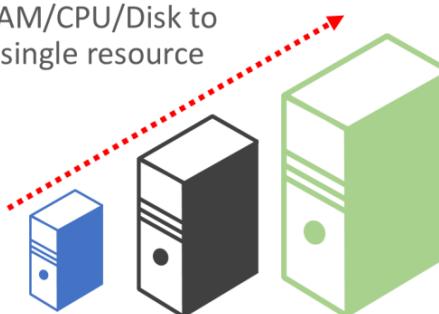
Limitaciones

1

Escalabilidad vertical limitada: para mejorar el rendimiento requieren hardware más potente. Costoso y no escalable a largo plazo

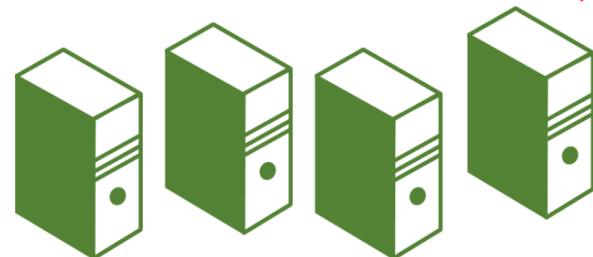
Scale Up (vertical scaling)

Increase capacity by adding RAM/CPU/Disk to a single resource



Scale Out (horizontal scaling)

Increase capacity by adding resources



Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para

Entornos controlados

Volúmenes de datos moderados

Alta estructura

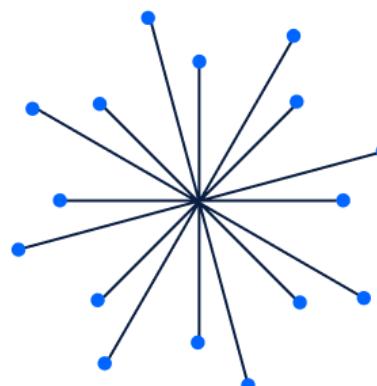
Bajo nivel de concurrencia masiva

Limitaciones

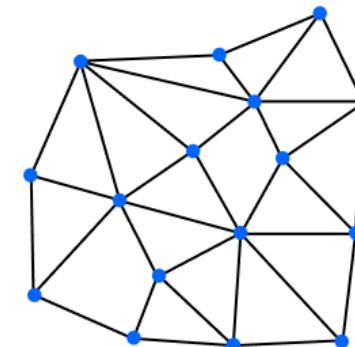
2

Procesamiento

centralizado: los datos se suelen almacenarse y procesarse en un único nodo o servidor, lo que supone un cuello de botella.



Centralized



Distributed

Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para

Entornos controlados

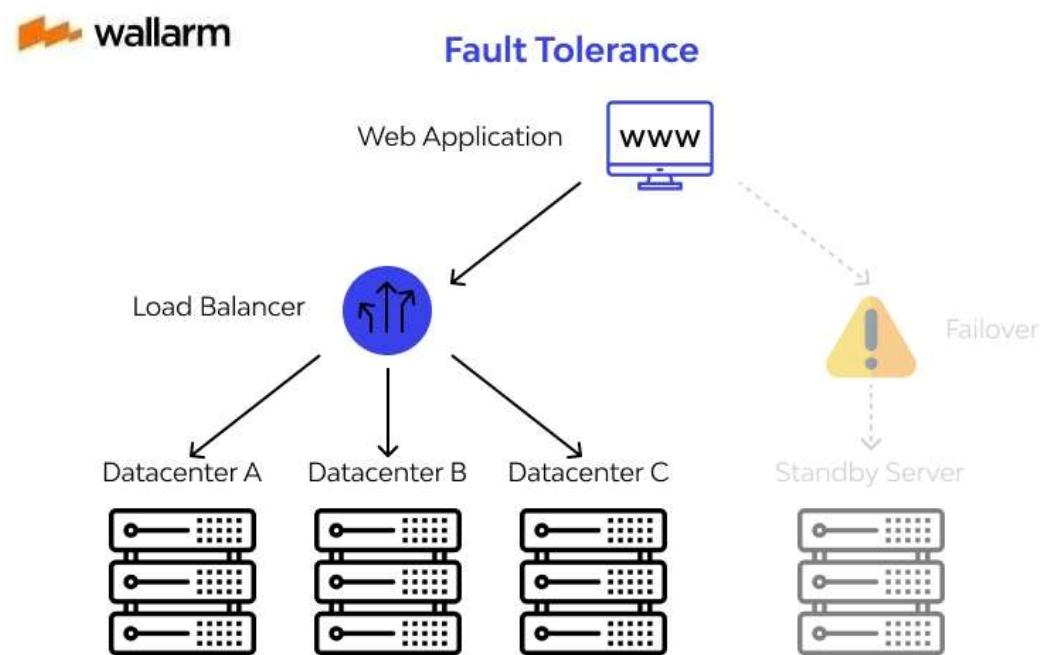
Volúmenes de datos moderados

Alta estructura

Bajo nivel de concurrencia masiva

Limitaciones

3 **Falta de tolerancia a fallos:** si el nodo central falla, el sistema completo puede dejar de funcionar



Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para

Entornos controlados

Volúmenes de datos moderados

Alta estructura

Bajo nivel de concurrencia masiva

Limitaciones

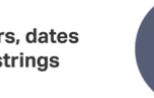
4 Dificultad para trabajar con datos semiestructurados o no estructurados: los RDBMS están diseñados para datos altamente estructurados.

Structured Data vs Unstructured Data

Can be displayed
in rows, columns and
relational databases



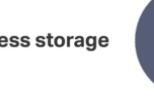
Numbers, dates
and strings



Estimated 20% of
enterprise data (Gartner)



Requires less storage



Easier to manage
and protect with
legacy solutions



Cannot be displayed
in rows, columns and
relational databases



Images, audio, video,
word processing files,
e-mails, spreadsheets

Estimated 80% of
enterprise data (Gartner)



Requires more storage



More difficult to
manage and protect
with legacy solutions

Los sistemas tradicionales
diseñados para:

Diseñados para

Entornos controlados

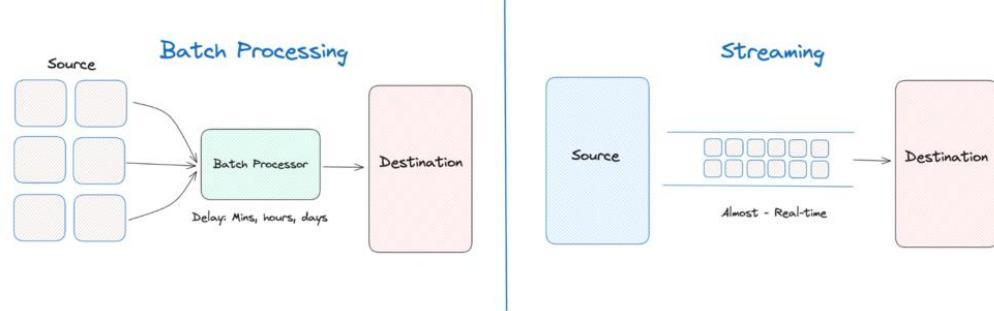
Volúmenes de datos moderados

Alta estructura

Bajo nivel de concurrencia masiva

Limitaciones

5 Procesamiento batch lento: el análisis de grandes volúmenes de datos puede llevar horas o días



Streaming vs Batch Processing

Ante este panorama, surge la necesidad de adoptar un **nuevo enfoque**.

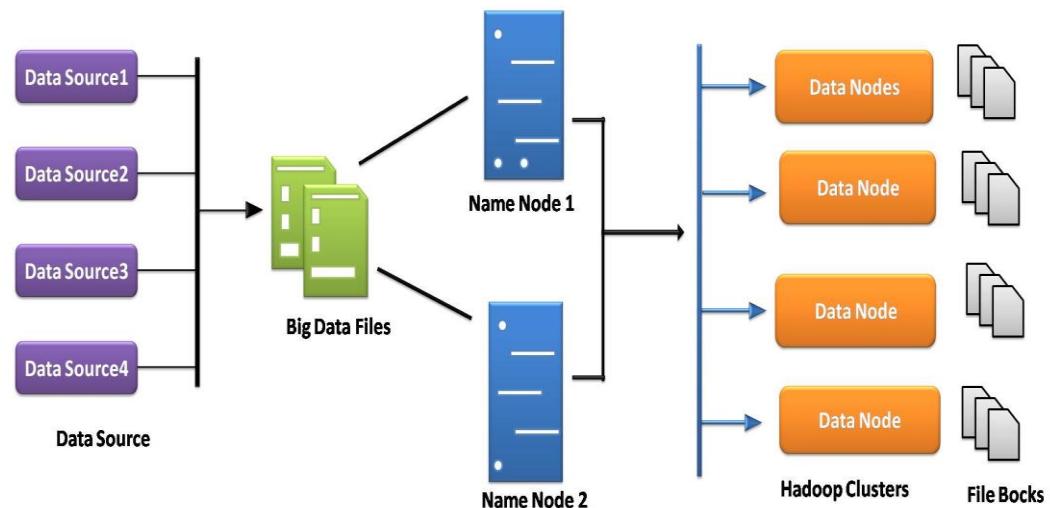
Apache Hadoop surge como respuesta a esta necesidad, basando su modelo en **principios distribuidos**.

Almacenamiento distribuido (HDFS)

Los datos se dividen en bloques y se almacenan en múltiples nodos del clúster.

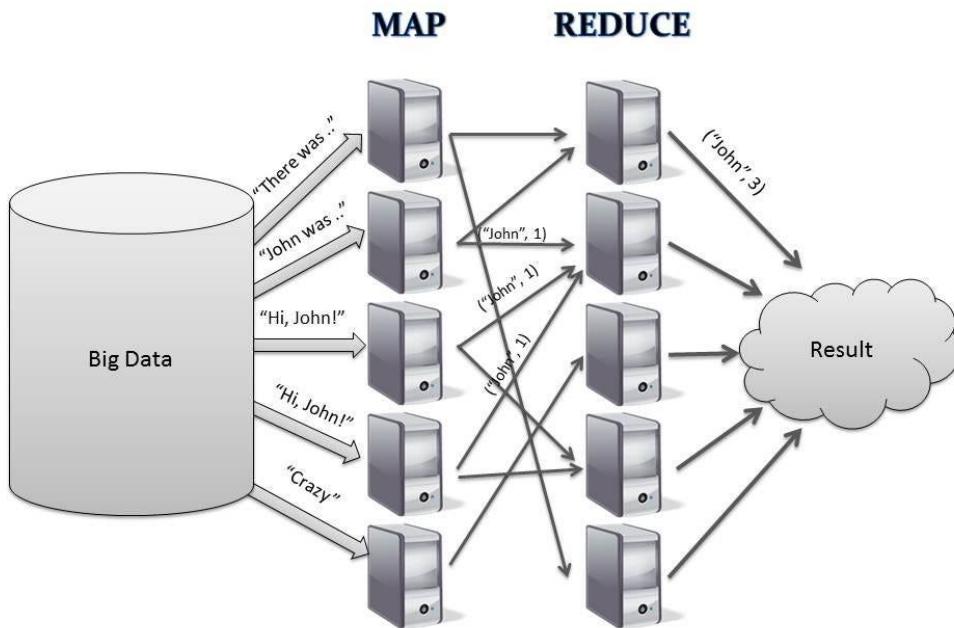
Se aprovecha la capacidad de múltiples máquinas en lugar de depender de un único servidor.

Hadoop System Architecture



Ante este panorama, surge la necesidad de adoptar un **nuevo enfoque**.

Apache Hadoop surge como respuesta a esta necesidad, basando su modelo en **principios distribuidos**.



Procesamiento distribuido (MapReduce, Spark)

Las tareas se dividen y ejecutan en paralelo en los distintos nodos del clúster.

Se reducen enormemente los tiempos de procesamiento

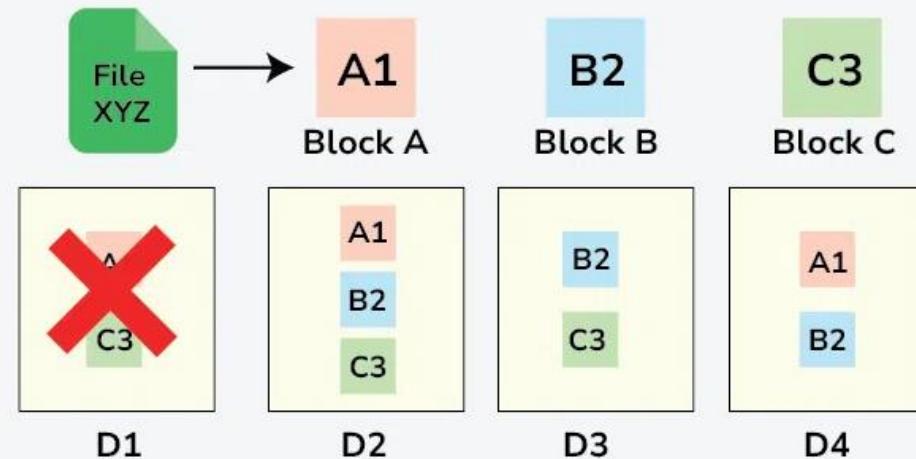
Ante este panorama, surge la necesidad de adoptar un **nuevo enfoque**.

Apache Hadoop surge como respuesta a esta necesidad, basando su modelo en **principios distribuidos**.

Tolerancia a fallos

Los sistemas distribuidos como Hadoop replican datos y pueden reintentar tareas automáticamente en caso de fallos, garantizando la **alta disponibilidad**

Fault Tolerance in HDFS

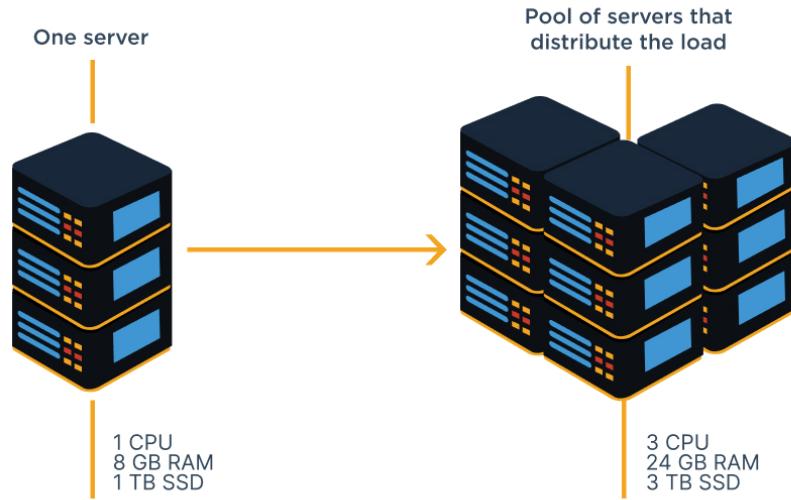


Ante este panorama, surge la necesidad de adoptar un **nuevo enfoque**.

Apache Hadoop surge como respuesta a esta necesidad, basando su modelo en **principios distribuidos**.

Horizontal Scaling

(Add more same-size nodes)

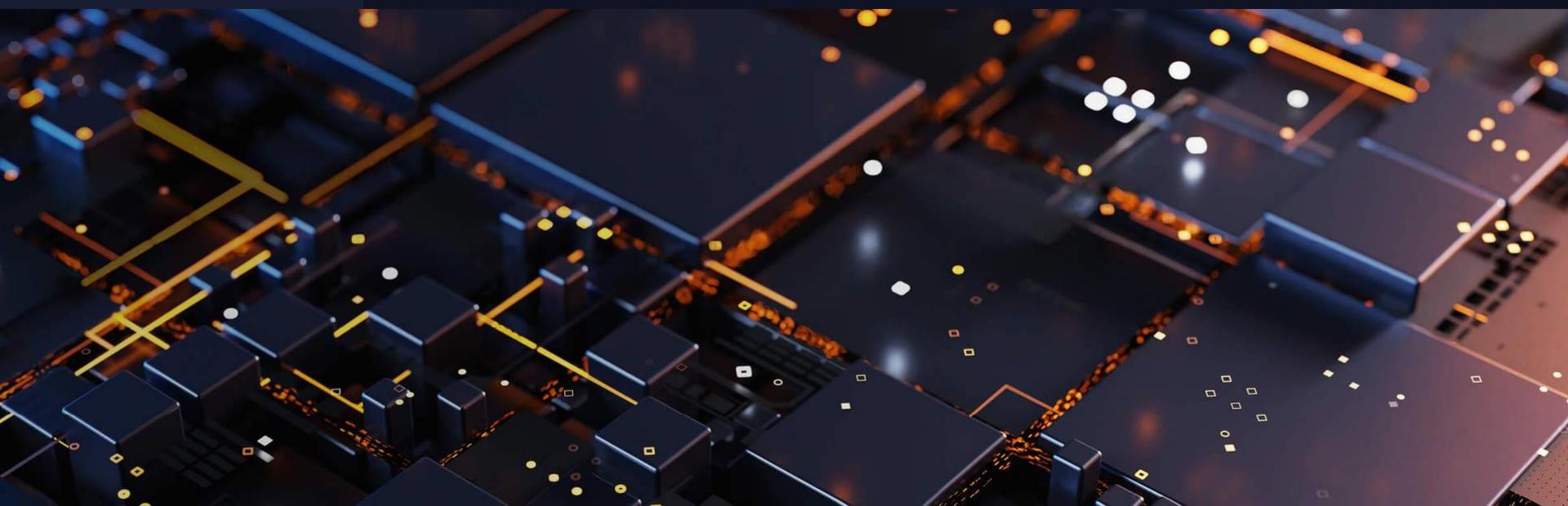


Escalabilidad horizontal

Es posible añadir más nodos al clúster para aumentar la capacidad de almacenamiento o procesamiento sin interrumpir el sistema.

2

¿QUÉ ES APACHE HADOOP?



Apache Hadoop es un framework de software de código abierto que permite el almacenamiento distribuido y el procesamiento paralelo de grandes volúmenes de datos utilizando clústeres de ordenadores convencionales.



Apache Hadoop es un **framework de software** de código abierto que permite el almacenamiento distribuido y el procesamiento paralelo de grandes volúmenes de datos utilizando clústeres de ordenadores convencionales.

Framework de software: Hadoop es un marco de trabajo, es decir, un conjunto de librerías, servicios y herramientas ya preparados para que los desarrolladores o administradores puedan construir aplicaciones sin tener que hacerlo desde cero.

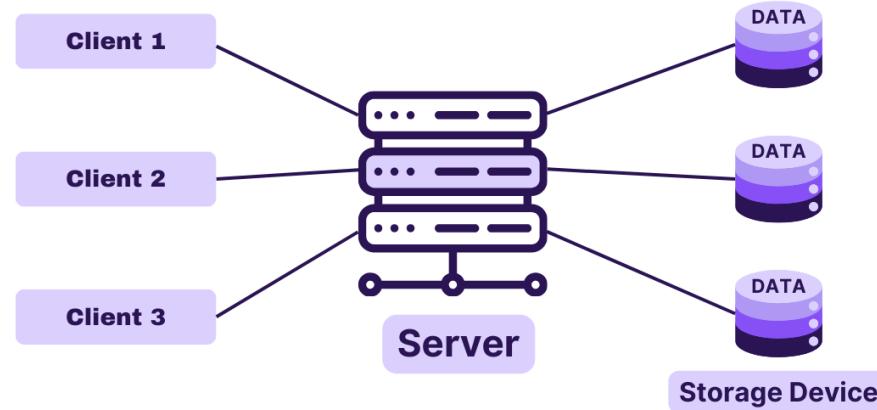
Apache Hadoop es un framework de software **de código abierto** que permite el almacenamiento distribuido y el procesamiento paralelo de grandes volúmenes de datos utilizando clústeres de ordenadores convencionales.

De código abierto: Hadoop pertenece a la Apache Software Foundation y está disponible mediante una licencia Open Source, de forma que cualquiera puede descargar, usar, modificar y redistribuir el código sin coste de licencias.



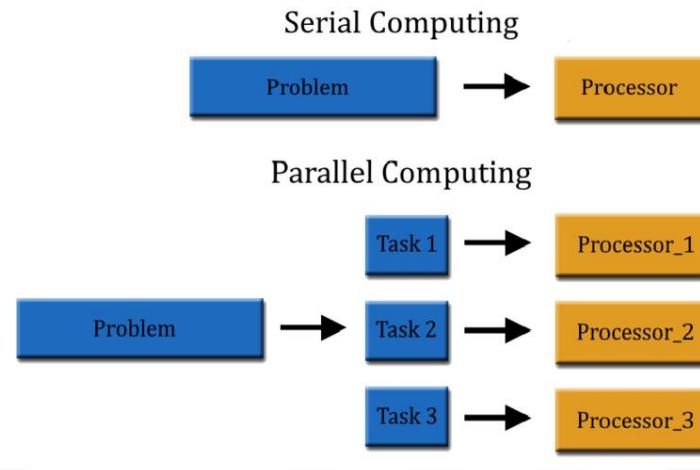
Apache Hadoop es un framework de software de código abierto que permite el **almacenamiento distribuido** y el procesamiento paralelo de grandes volúmenes de datos utilizando clústeres de ordenadores convencionales.

Almacenamiento distribuido: los datos no se guardan en un solo servidor, sino que se parten en bloques y se guardan en diferentes nodos del clúster.



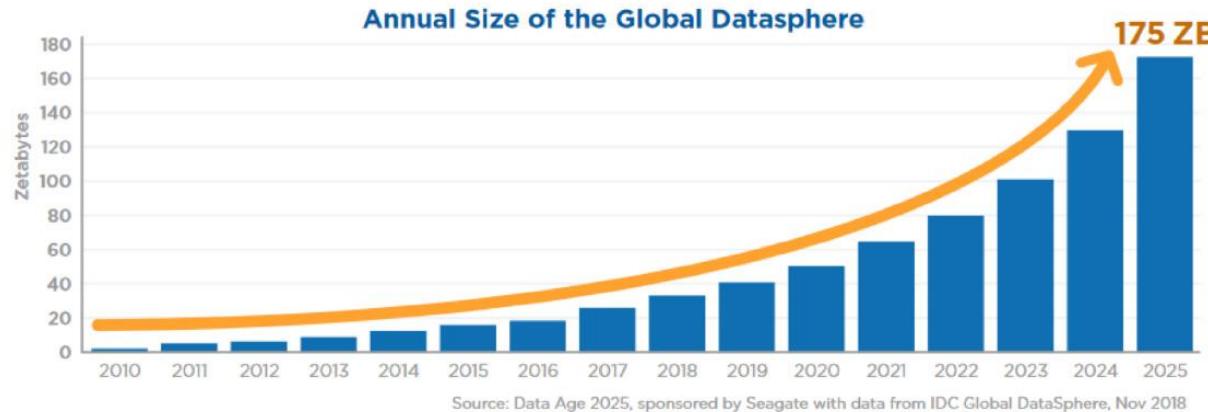
Apache Hadoop es un framework de software de código abierto que permite el almacenamiento distribuido y el **procesamiento paralelo** de grandes volúmenes de datos utilizando clústeres de ordenadores convencionales.

Procesamiento paralelo: en lugar de que un único ordenador procese todos los datos secuencialmente, se divide el trabajo en muchas tareas que corren en paralelo en diferentes nodos.



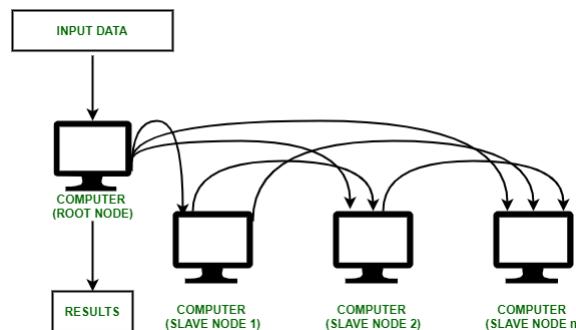
Apache Hadoop es un framework de software de código abierto que permite el almacenamiento distribuido y el procesamiento paralelo de **grandes volúmenes de datos** utilizando clústeres de ordenadores convencionales.

Grandes volúmenes de datos: Hadoop está diseñado para lo que llamamos Big Data, conjuntos de datos del orden de Terabytes o Exabytes que no pueden ser procesados con métodos tradicionales.



Apache Hadoop es un framework de software de código abierto que permite el almacenamiento distribuido y el procesamiento paralelo de grandes volúmenes de datos utilizando **clústeres de ordenadores convencionales**.

Clústeres de ordenadores convencionales: Hadoop trabaja sobre conjuntos de ordenadores conectados en red que trabajan como si fueran uno solo. Además, no requiere supercomputadoras, sino que se puede montar sobre hardware barato (commodity hardware) y aprovechar muchos nodos simples en lugar de unos pocos muy potentes.



Apache Hadoop **resuelve dos problemas clave** del Big Data:



Almacenar datos que no caben en un único servidor.

Procesar grandes cantidades de información de forma eficiente y tolerante a fallos

Para conseguir resolver estos dos problemas, Hadoop tiene **dos tecnologías fundamentales**.

HDFS (Hadoop Distributed File System)

Sistema de archivos distribuido

Permite almacenar archivos de gran tamaño dividiéndolos en bloques y distribuyéndolos entre los nodos del clúster.

Ofrece alta disponibilidad gracias a la replicación de bloques

Diseñado para trabajar eficientemente con lecturas y escrituras secuenciales de archivos de gran tamaño.



YARN (Yet Another Resource Negotiator)

Es el sistema que gestiona los recursos del clúster y controla la ejecución de aplicaciones.

YARN permite múltiples motores de procesamiento que pueden compartir recursos dentro del mismo entorno.

YARN está disponible a partir de Hadoop 2.x



Aunque la base de Hadoop son HDFS y YARN, dispone de un enorme ecosistema con múltiples herramientas como:

- **MapReduce**: el motor de procesamiento por lotes que forma parte del diseño original de Hadoop.
- **Apache Hive, Apache Pig**: lenguajes de alto nivel para realizar consultas y transformaciones de datos.
- **Apache Spark**: motor de procesamiento distribuido en memoria que puede ejecutarse sobre Hadoop.
- **HBase, Oozie, Zookeeper**, entre otros.

CARACTERÍSTICAS DE HADOOP

ESCALABILIDAD

Puede crecer fácilmente añadiendo más nodos al clúster

TOLERANCIA A FALLOS

Los datos están replicados en distintos nodos para prevenir pérdidas por fallos de hardware

PORTABILIDAD

Al estar desarrollado íntegramente en Java, puede ejecutarse en múltiples plataformas

EFICIENCIA

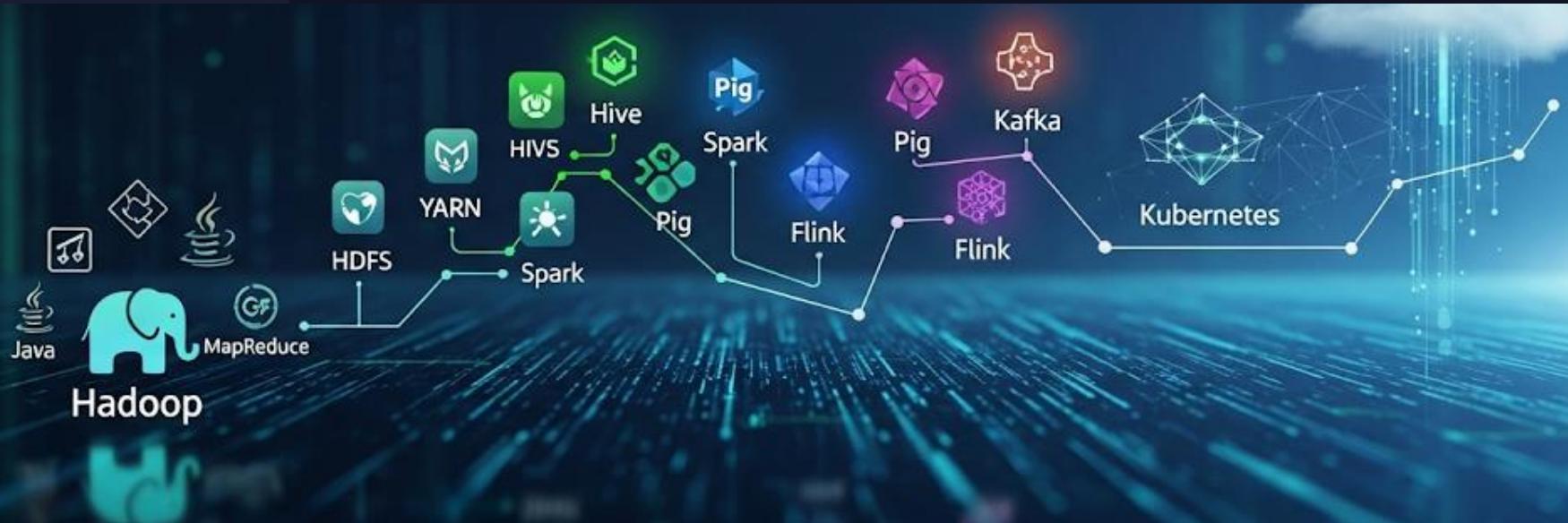
Permite el procesamiento paralelo masivo de datos en bloques distribuidos

ECOSISTEMA EN EXPANSIÓN

Hay una gran comunidad y una amplia gama de herramientas complementarias

3

¿HISTORIA DE APACHE HADOOP?



La historia de Hadoop está ligada al nacimiento del Big Data.

Antes de Hadoop, procesar conjuntos de datos masivos a bajo coste era prácticamente imposible para la mayoría de las empresas.

La solución fue Hadoop, que **democratizó el análisis de datos a gran escala**.

Años 2000

A principios del 2000, Google vio la necesidad de buscar alguna tecnología que le permitiera indexar y procesar millones de páginas web

2003

En este año Google publica un artículo titulado “*The Google File System*” que detalla su diseño e implementación como sistema de ficheros distribuidos para el procesamiento de grandes cantidades de datos.

The Google
File System

2004

Los ingenieros de Google, Jeffrey Dean y Sanjay Ghemawat publican un artículo titulado “*MapReduce: simplified data processing on large clusters*”



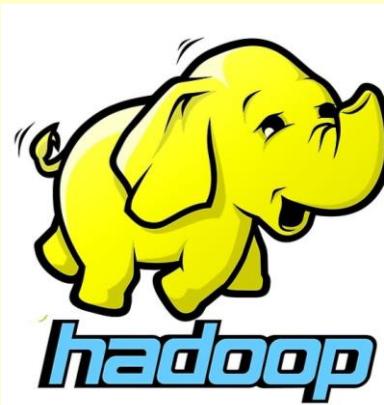
2004

Simultáneamente, dos ingenieros de Yahoo!, Doug Cutting y Mike Cafarella, que estaban trabajando en el proyecto de búsqueda **Nutch**, se encontraron los mismos problemas de escalabilidad, por lo que decidieron implementar una **versión de código abierto** de estas tecnologías.



2005

El proyecto Nutch migró a lo que se llamó **Hadoop**, un nombre que Doug Cutting le puso en honor al elefante de juguete de su hijo



2006

Hadoop se separa de Nutch para convertirse en un **proyecto independiente** de **Apache Software Foundation**, con Yahoo! como principal patrocinador.



2012

Llega **Hadoop 2**, que supone un punto de inflexión. Se introduce **YARN**, un gestor de recursos que desacopló la gestión de recursos del modelo de procesamiento.



2012

Con Hadoop 2, MapReduce pasa a ser una aplicación más. Esto permitió que otras tecnologías de procesamiento, como **Apache Spark** puedan coexistir en el mismo clúster de Hadoop.



Actualidad

Actualmente, Hadoop ya no es solo HDFS y MapReduce, sino que es un vasto **ecosistema** de proyectos de código abierto que trabajan en conjunto para resolver diferentes problemas de Big Data

En la actualidad, el ecosistema asociado a Hadoop es enorme, con todo tipo de aplicaciones orientadas al trabajo con grandes cantidades de datos desde cualquier perspectiva.





Apache Hive

Herramienta de data warehousing que permite **consultar y analizar** grandes volúmenes de datos almacenados en HDFS usando un lenguaje similar a SQL (**HiveQL**)



Apache Pig

Plataforma de alto nivel para crear programas de MapReduce utilizando un lenguaje de scripting llamado **Pig Latin**. Simplifica la escritura de tareas complejas de procesamiento de datos



Apache Spark

Motor de **procesamiento de datos en memoria** que permite realizar análisis de datos en tiempo real, procesamiento por lotes y *machine learning*. Compatible con lenguajes como Scala, Java, Python o R



Apache HBase

Base de datos **NoSQL** distribuida y escalable que se ejecuta sobre HDFS



kafka

Apache Kafka

Plataforma de *streaming* distribuida para la **ingesta y procesamiento de flujos de datos en tiempo real**. Ideal para aplicaciones de mensajería y procesamiento de eventos



Apache Flume

Herramienta para la recolección, agregación y movimiento de grandes cantidades de **datos de logs** hacia HDFS



APACHE
ZooKeeper™

Apache Zookeeper

Servicio centralizado para mantener la **configuración, sincronización y coordinación de servicios distribuidos**. Es esencial para la gestión de clústeres y la alta disponibilidad



Apache Scoop

Herramienta para **transferir datos** entre Hadoop y bases de datos relacionales (MySQL, Oracle)



Apache Oozie

Sistema de programación de **flujos de trabajo** (*workflow*) para gestionar tareas de Hadoop. Permite orquestar tareas complejas que involucran múltiples herramientas del ecosistema



Apache Mahout

Biblioteca de ***machine learning*** escalable para realizar tareas como clasificación, recomendación y clasificación



Apache Storm

Sistema de **procesamiento de flujos de datos** en tiempo real



Apache NiFi

Herramienta para **automatizar el flujo de datos** entre sistemas mediante una interfaz gráfica



Apache Tez

Framework para ejecutar tareas de **procesamiento de datos** de manera más eficiente que MapReduce.



Apache Drill

Motor de consultas SQL distribuido para **datos no estructurados y semiestructurados**. Permite consultar datos en formato JSON, Parquet o CSV sin necesidad de un esquema predefinido



Apache
Atlas

Apache Atlas

Herramienta de gobierno y metadatos para **gestionar y rastrear el linaje de los datos** en Hadoop



Apache Zeppelin

Notebook interactivo para realizar **análisis de datos, visualizaciones y colaboración**. Compatible con múltiples lenguajes (Scala, Python, R) y herramientas (Spark, Hive)



Apache Ranger

Apache Ranger

Framework de **seguridad** para gestionar políticas de acceso y auditoría en Hadoop



Apache Ambari

Apache Ambari

Herramienta de **gestión y monitorización de clústeres** Hadoop que simplifica la instalación, configuración y mantenimiento del clúster



Apache Kylin

Motor de OLAP (Procesamiento Analítico en Línea) para Hadoop.



Apache Phoenix

Capa SQL sobre HBase para realizar **consultas en tiempo real**.

Combina la escalabilidad de HBase con la facilidad de uso de SQL



Flink

Apache Flink

Framework de **procesamiento de flujos de datos en tiempo real** y por lotes, ideal para aplicaciones de streaming.



Apache Knox

Puerta de enlace (*gateway*) para proporcionar **acceso seguro** a los servicios de Hadoop



Apache Superset

Herramienta de visualización y exploración de datos que permite crear **dashboards interactivos y gráficos** a partir de datos almacenados en Hadoop

4

PROBLEMAS QUE RESUELVE



Los sistemas tradicionales de almacenamiento y procesamiento se han quedado cortos frente al **crecimiento masivo, la variedad y la velocidad** con la que se generan los datos.

Hadoop es la solución a múltiples desafíos:

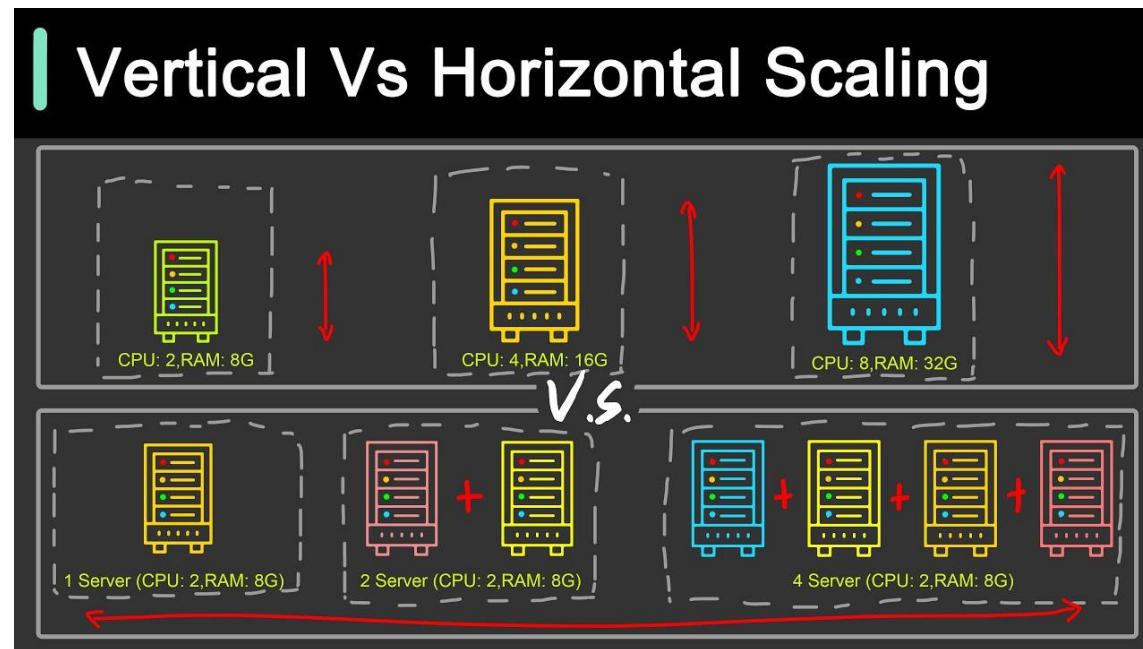
- Escalabilidad horizontal
- Almacenamiento distribuido
- Procesamiento paralelo
- Tolerancia a fallos
- Flexibilidad en el tratamiento de datos
- Coste

ESCALABILIDAD HORIZONTAL

Las bases de datos tradicionales escalan de forma **vertical** (más recursos a una única máquina).

Hadoop escala **horizontalmente**, agregando más nodos económicos al clúster.

Permite cantidades masivas de datos sin invertir en hardware especializado y costoso

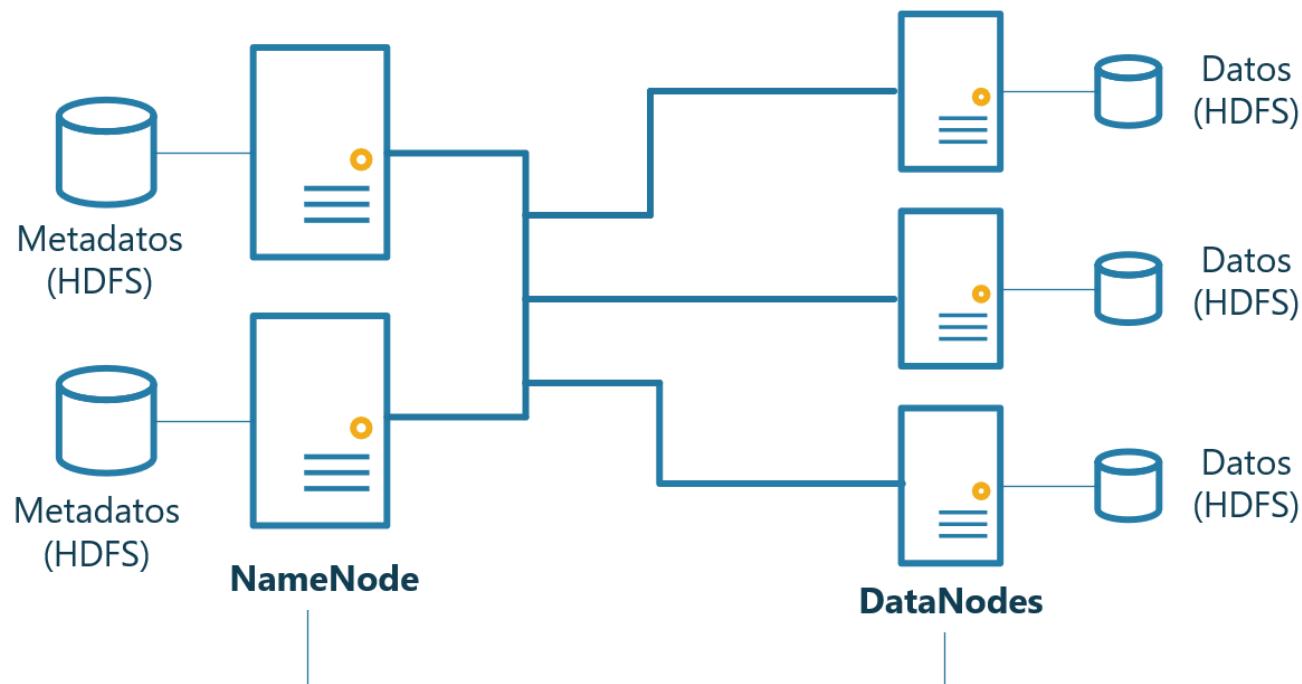


ALMACENAMIENTO DISTRIBUIDO

Otro desafío es el almacenamiento de grandes cantidades de datos.

HDFS distribuye los archivos en bloques y los reparte entre diferentes nodos.

Además, cada bloque se replica automáticamente, garantizando disponibilidad e integridad.

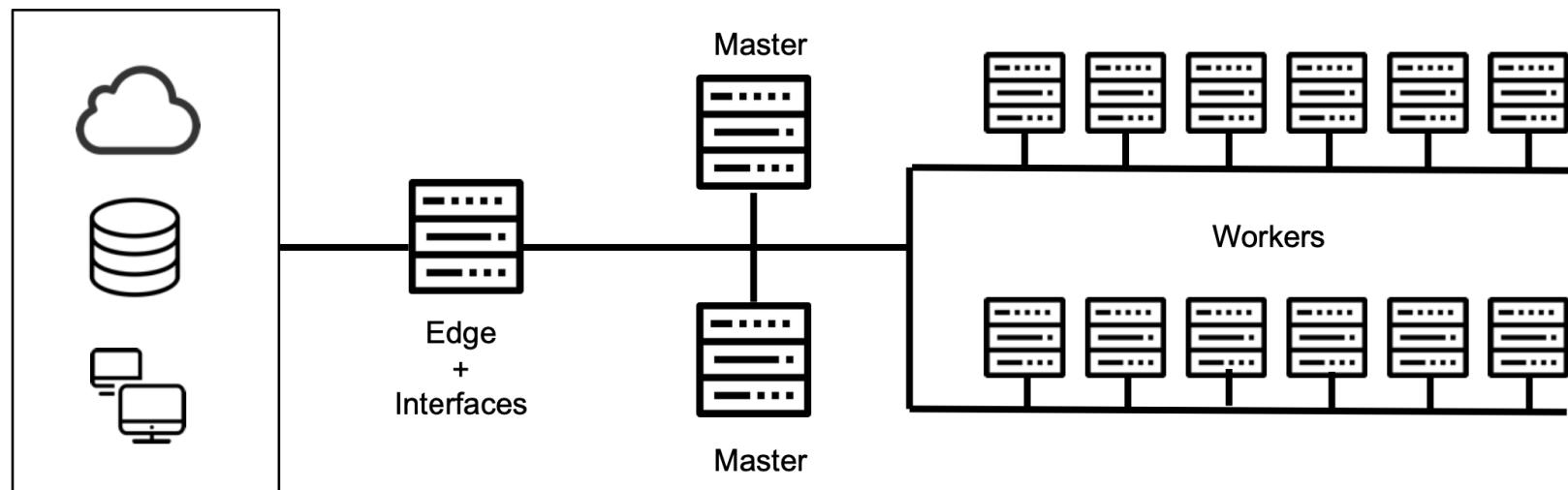


PROCESAMIENTO PARALELO

Procesar grandes cantidades de datos eficientemente es otro desafío.

Hadoop permite procesamiento paralelo masivo mediante modelos como MapReduce o Spark.

Las tareas se distribuyen y ejecutan simultáneamente en múltiples nodos.

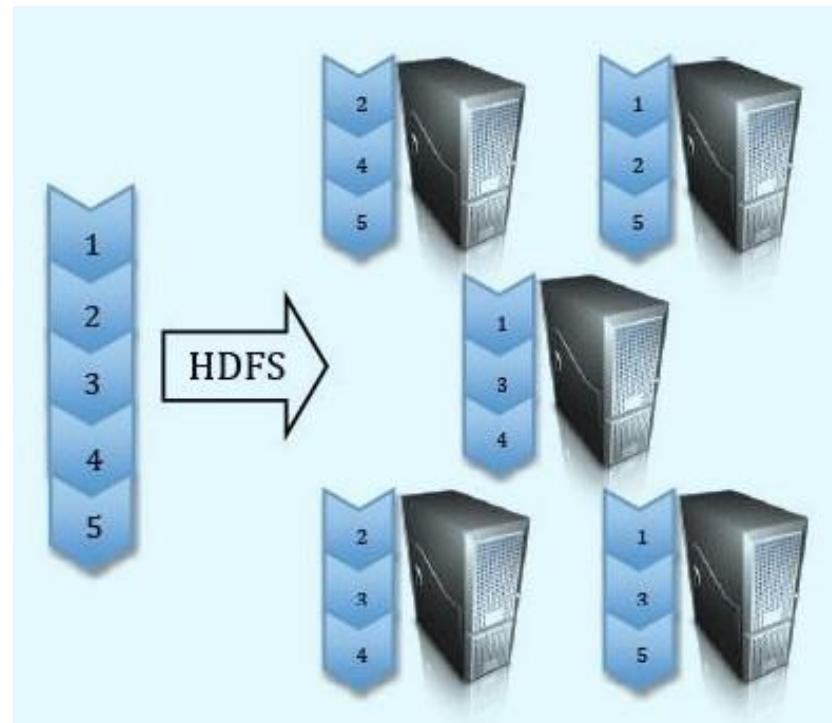


TOLERANCIA A FALLOS

En sistemas distribuidos es habitual que algunos nodos fallen.

Hadoop está diseñado con una fuerte tolerancia a fallos gracias a la **replicación de bloques** y a la **replanificación automática de tareas**.

Esto evita la realización de backups y garantiza alta disponibilidad



FLEXIBILIDAD EN EL TRATAMIENTO DE DATOS

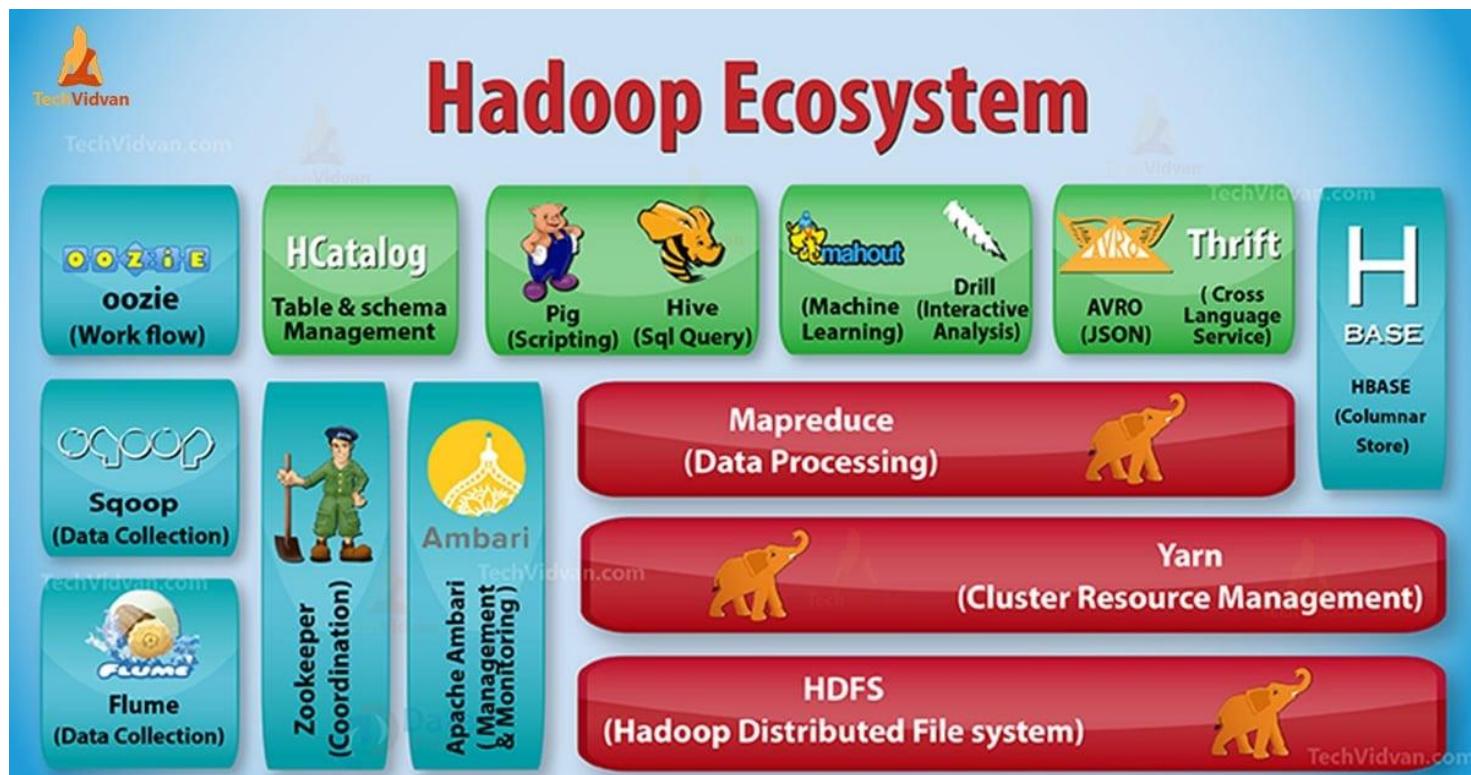
Los sistemas estructurados exigen **datos estructurados**.

Hadoop permite trabajar con datos estructurados, semi-estructurados y no estructurados, como logs de servidores, archivos JSON, XML, imágenes, videos o datos en texto plano.



COSTE

Hadoop es software libre y se puede ejecutar sobre hardware convencional, lo que permite reducir costes frente a soluciones propietarias. Esto democratiza el acceso al procesamiento de grandes cantidades de datos.



5

PREPARACIÓN DEL ENTORNO

