Introducción a Big Data



Agenda

- Introducción a Big Data
- Datos estructurados y no estructurados
- Hadoop
- Ecosistema Hadoop
- Casos de Estudio



Definiciones de Big Data

- Un conjunto de tecnologías relacionadas y no relacionadas para analítica a gran escala
- Gran volumen, alta velocidad y gran variedad de información que demanda un procesado poco costoso para obtener conocimiento y tomar decisiones.



Las V's de Big Data

- Volumen: Terabytes, Petabytes, Exabytes
- Velocidad: hora, segundos, milisegundos
- Variedad: 5 formatos, 10 formatos, 20+ formatos

 Variabilidad: formatos cambian en el tiempo

No todas las V's tienen que estar presentes



ROI probado

- Google AdWords: Predicción de click through rates (CTR)
- Netflix: 75% del streaming de video viene de recomendaciones
- Amazon: 35% de las ventas de producto vienen de recomendaciones de producto



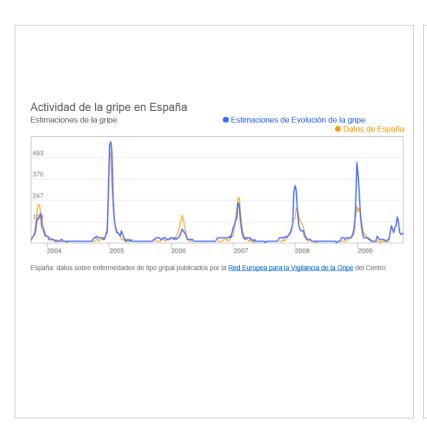
Nada nuevo, excepto las V's

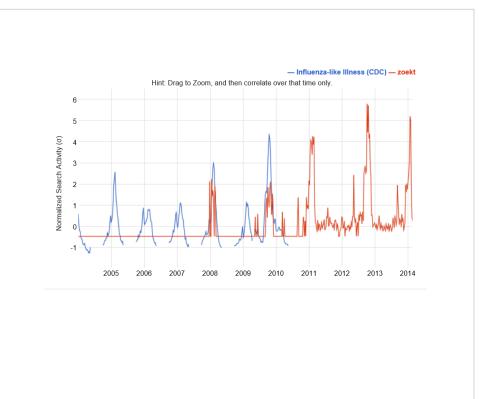


Increasing Data Variety and Complexity



Correlación de Búsquedas

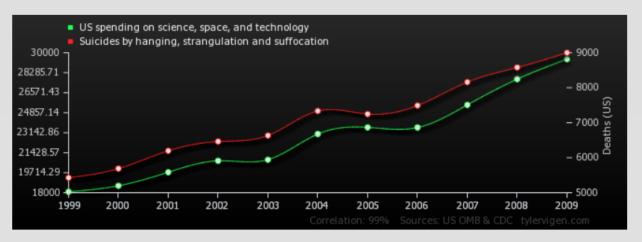






¿Sólo correlaciones?

US spending on science, space, and technology correlates with Suicides by hanging, strangulation and suffocation



	<u>1999</u>	<u>2000</u>	<u>2001</u>	<u>2002</u>	<u>2003</u>	<u>2004</u>	<u>2005</u>	<u>2006</u>	<u>2007</u>	<u>2008</u>	<u>2009</u>
US spending on science, space, and technology Millions of todays dollars (US OMB)	18,079	18,594	19,753	20,734	20,831	23,029	23,597	23,584	25,525	27,731	29,449
Suicides by hanging, strangulation and suffocation Deaths (US) (CDC)	5,427	5,688	6,198	6,462	6,635	7,336	7,248	7,491	8,161	8,578	9,000

Correlation: 0.992082

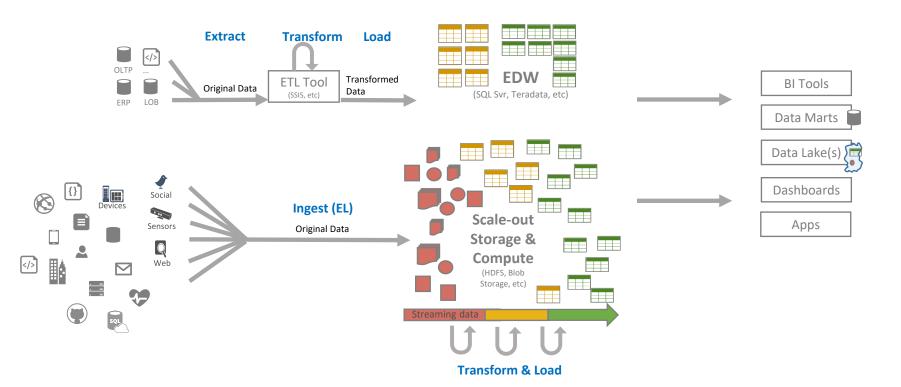


Big Data ≠ BI Tradicional con más datos

- Big Data está redefiniendo los procesos de gestión de datos maestros, calidad de datos y gestión del ciclo de vida de la información
- Big Data NO reemplaza EDW y OLAP, suplementa esas inversiones
- El ecosistema Big Data incluye una gran variedad de tecnologías analíticas
- Bases de datos columnares, JSON y almacenes de ficheros no estructurados



Enfoque evolutivo





Cambios en patrones DW

El almacenamiento Big Data (hoy en día Data Lake) se caracteriza por tres atributos clave:

- Recoge todo
- Explótalo desde cualquier sitio
- Acceso Flexible



Cambios en patrones DW

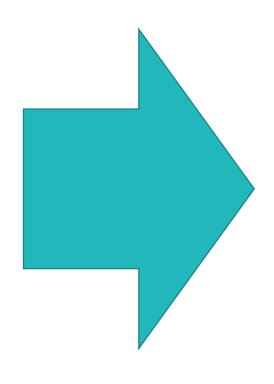
Cambiar de Esquema primero a Esquema más tarde

- 1. Llegan los datos
- 2. Se deriva el esquema
- 3. Limpieza de Datos
- 4. Transformación
- 5. Carga en EDW
- 6. Análisis

 Valor de

 los datos

 LENTO



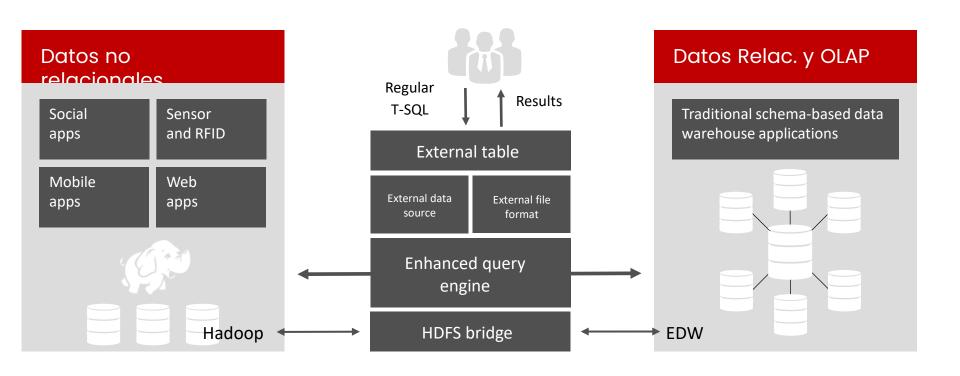
- 1. Llegan los datos
- Se cargan en Hadoop
- 3. Análisis
- 4. Subconjuntos cargados en EDW

Rápido valor de los datos



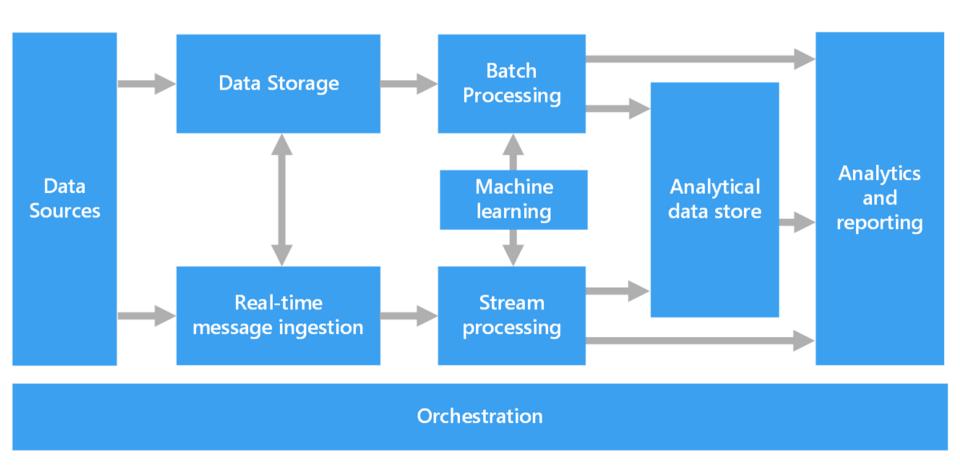
Cambios en Patrones

Básicamente construir un "puente" hacia Big Data





Componentes de una Arquitectura Big Data





Tipos de Carga de Trabajo

- Procesado batch de grandes orígenes de datos
- Procesado de grandes cantidades de datos en tiempo real
- Exploración interactiva de grandes cantidades de datos
- Analítica predictiva y Machine Learning
- Considerar big data cuando:
 - Se almacenan y procesan grandes cantidades de datos demasiado grandes para una base de datos tradicional
 - Transformar datos no estructurados para análisis y Reporting
 - Capturar, procesar y analizar grandes cantidades de datos en streaming en tiempo real o con muy baja latencia



Agenda

- Introducción a Big Data
- Datos estructurados y no estructurados
- Hadoop
- Ecosistema Hadoop
- Casos de Estudio



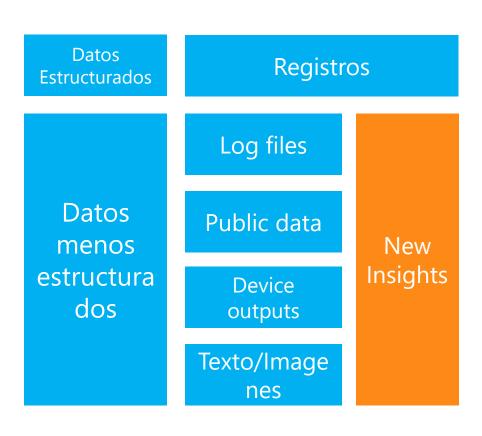
Datos no estructurados no se están analizando



- Datos estructurados
 - BBDD Relacionales
 - BBDD Analíticas



Datos no estructurados no se están analizando

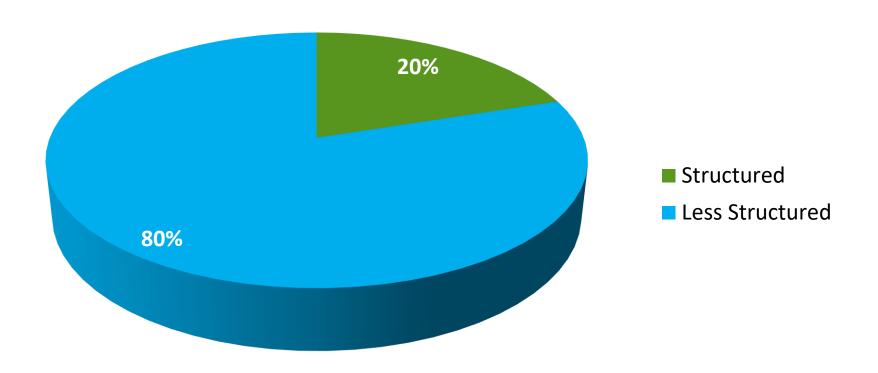


- Datos estructurados
 - BBDD Relacionales
 - BBDD Analíticas
- Datos Menos estructurados
 - Crear ETL para transformar en Relacional
 - Mucho tiempo desarrollo
 - Susceptible cambio estructura
 - Archivado o borrado
 - Acceso caro



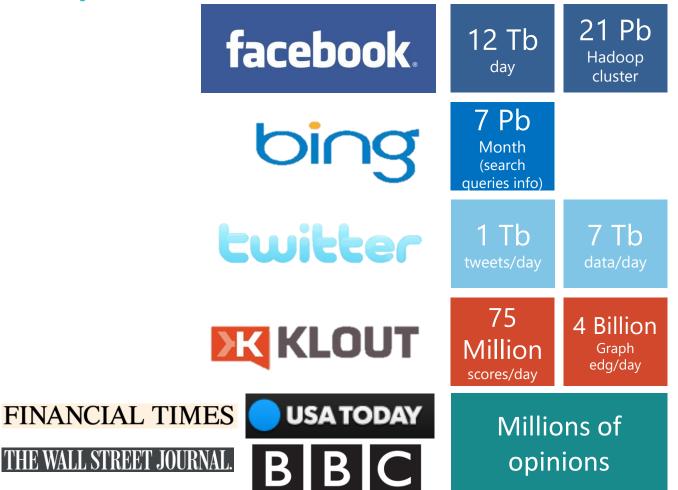
Datos en las organizaciones

Tipos de datos





Ejemplos de datos no estructurados





Agenda

- Introducción a Big Data
- Datos estructurados y no estructurados
- Hadoop
- Ecosistema Hadoop
- Casos de Estudio



Hadoop

- Open Source ☺
- Plataforma de almacenamiento y procesado para Big
 Data
- Optimizado para manejar
 - Datos de forma masiva utilizando paralelismo
 - Variedad de datos (Estructurado, No estructurado, Menos estructurado)
 - Uso de hardware barato
- No para OLTP / OLAP
- Mover el cómputo hacia el dato

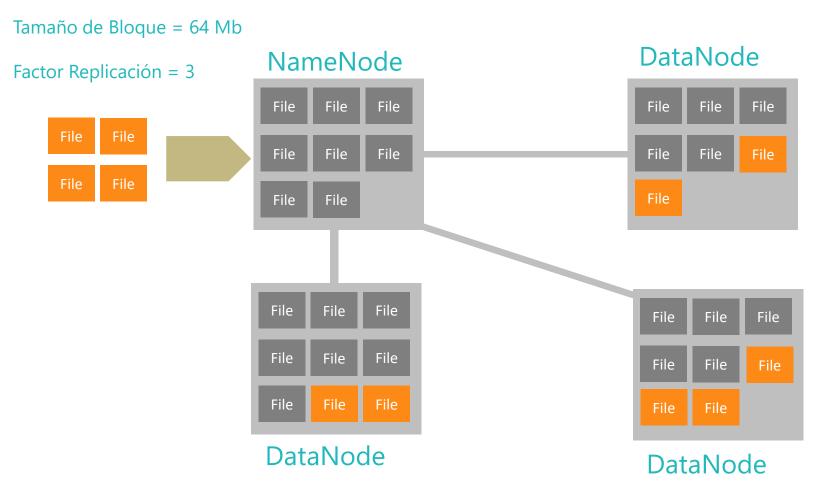


Hadoop

- Componentes core de Hadoop: HDFS & MapReduce
- Hadoop Distribution File System
 - Distribuido, tolerante a fallos, redundante, autorecuperable
- Map Reduce
 - Procesamiento distribuido, tolerante a fallos, procesa donde está el dato. Lectura y procesado distribuido.



Un cliente escribiendo datos en HDFS





Hadoop

- Escalable
 - Escala linealmente en capacidad de almacenamiento y procesado.
- Tolerante a Fallos
 - Matrimonio entre un Sistema de ficheros distribuido y un framework tolerante a fallos utilizado para leer datos
- Procesamiento distribuido
 - Sigue la estrategia de divide y vencerás.



RDBMS vs Hadoop

Característica	RDBMS	Hadoop
Tamaño de Datos	Gigabytes (Terabytes)	Petabytes (Hexabytes)
Acceso	Interactivo y Batch	Batch – NO Interactivo
Actualizaciones	Leer/ Escribir varias veces	Escribir una vez, leer varias veces
Estructura	Esquema estático	Esquema dinámico
Integridad	Alta (ACID)	Baja
Escalado	No lineal	Lineal
Tiempo de respuesta consultas	Puede ser casi inmediato	Tiene latencia (debido a procesamiento batch)



Historia Hadoop

2002: Nutch open source motor de búsqueda por Doug Cutting

2003: Google publica un documento sobre GFS (Google Distribute File System)

2004: Nutch Distributed Files System (NDFS)

2004: Google publica un documento sobre MapReduce

2005: MapReduce se implementa en NDFS

2006: Doug Cutting se une a Yahoo! & inician Apache Hadoop Subproject

2008: Hadoop se convierte en un Proyecto top de Apache
El índice de Yahoo's se ejecuta en un cluster de 10.000 nodos
Hadoop rompe el record de 1TB en ordenación: 209s en 910 nodos
New York Times convierte 4TB de archivos en PDF en 24h en 100 nodos

2011: Yahoo crea HortonWorks, una compañía dedicada a Hadoop

2011: HortonWorks y Microsoft anuncian un acuerdo

2011: Microsoft libera la primera preview de Isotop/HDInsight

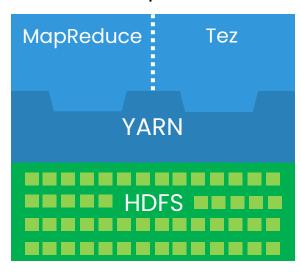
2018: Cloudera compra Horthonworks



El Zoo de Big Data

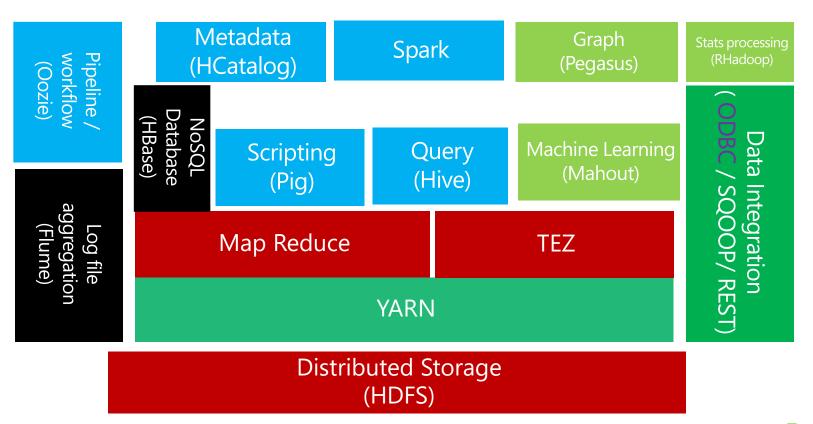
- El objetivo de Hadoop es crear un framework unificado para procesar big data
- Tres requisitos principales:
 - Escalabilidad
 - Eficiencia

Hadoop Core





Ecosistema Hadoop





Hive

- Sistema Data Warehouse para Hadoop
- Facilita las sumarizaciones de datos
- Consultas Ad-hoc
- Lenguaje consulta similar SQL: HiveQL
- Análisis de grandes conjuntos de datos almacenados en Hadoop
- · Por detrás ejecuta
 - Trabajos MapReduce
 - Stinger / Tez
 - LLAP (Long Live and Process)



Pig

- Lenguaje scripting de Alto nivel
- Capa de procesamiento de Alto Nivel que se ejecuta en Hadoop
 - Usa ambos HDFS y Map Reduce
- Facilidad de programación
 - El Usuario se enfoca en semántica en lugar de eficiencia. Map Reduce es como lenguaje de ensamblador
- Extensibilidad



Flume & Sqoop

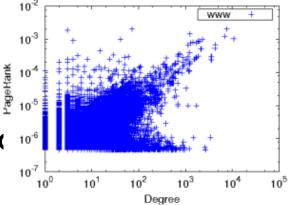
- Flume
 - Recolectar y mover grandes cantidades de datos
 - Ejecución distribuida
- Sqoop
 - Import y Export: RDBMS ←→ HDFS, Hive..
 - SQL Server, MySQL, Oracle
 - Ejecución distribuida



Mahout & Pegasus

- Mahout
 - Machine learning y data mining a gran escala
 - clusterización, recomendaciones, clasificación, y más.
- Pegasus
 - Page Rank y Graph Mining
 - Network Analysis.

• Por detrás se ejecutan Trabajos MapRec





Agenda

- Introducción a Big Data
- Datos estructurados y no estructurados
- Hadoop
- Ecosistema Hadoop
- Casos de Estudio



Almacena ahora, averigua más tarde

- Hadoop facilita almacenamiento y procesado
- Fácil de desarrollar programas que obtienen conocimiento de datos no estructurados
- Framework para almacenar y procesar subconjunto de los datos a demanda



Datos en Tiempo Real

- Utilizar almacenes de datos operacionales en tiempo real (RT ODSs)
- Utilizar DW en Tiempo real
- Implementar CDC
- Presentar datos en tiempo real y datos históricos
- Definir umbrales aceptables y reglas de negocio para todas las entidades del tiempo real

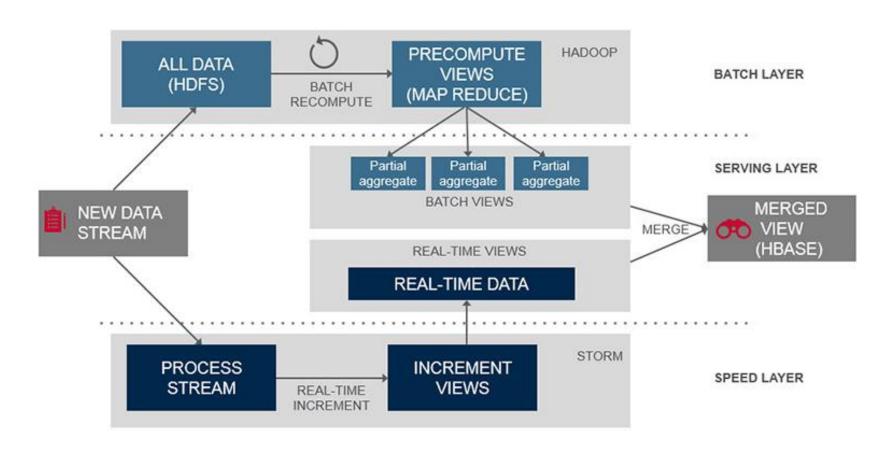


Datos en Tiempo Real

- Flujo de datos continuo
- Manejar el stream como si fuese una cola
- Ventanas de tiempo
- Arquitectura de datos Hadoop y Lambda
- Enriquecer datos de streaming con datos de la organización
- Almacenar los datos de stream para construir la historia



Arquitectura Lambda





Casos de estudio Hadoop (I)

- Modelado de Riesgos
 - Banca y seguros,
- Análisis de rotación
 - Consultar logs y datos complejos desde múltiples orígenes
- Motor de recomendaciones



Casos de Estudio Hadoop (II)

- Ad Targeting
 - CTR, placement, auction
- Análisis de transacción en punto de venta
 - Análisis cesta de la compra, mejora de márgenes
- Datos de Redes
 - Predicción de fallos, ratios de transmission, protocolos de transmisión

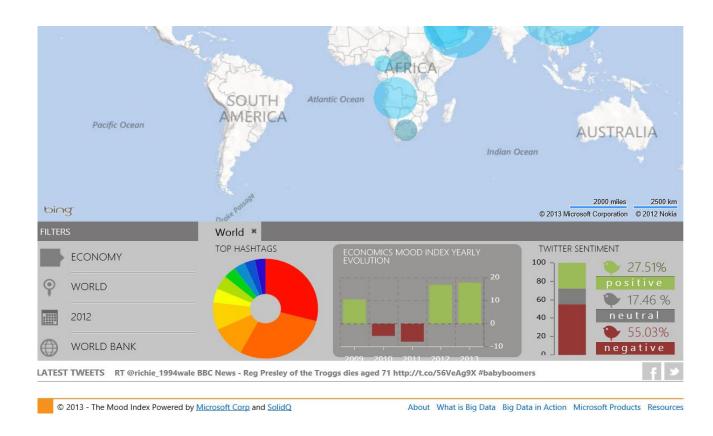


Casos de Estudio Hadoop (III)

- Detección de fraude
 - En transacciones
- Calidad búsquedas
 - Resultados relevantes, utilidad de búsquedas
- Data sandbox
 - Almacenado ahora y analizado después
- Análisis de Sentimiento
 - Twitter



Caso de Éxito: Mood Index





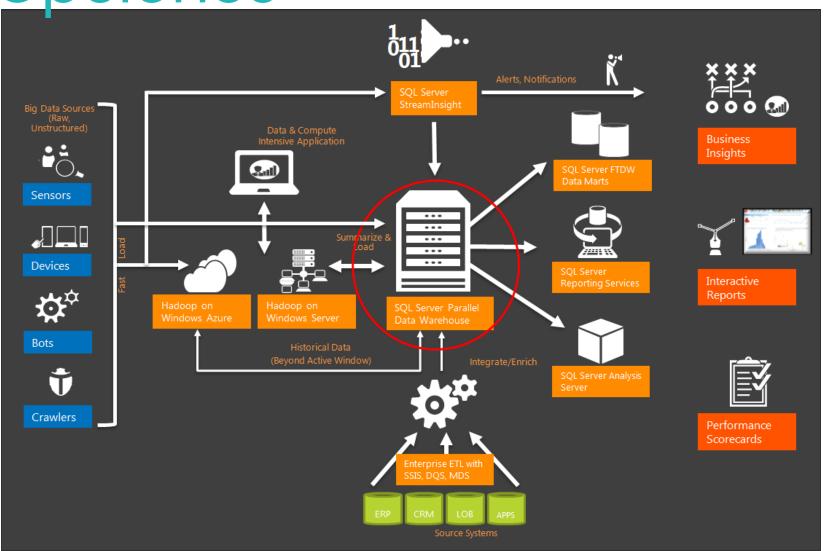
MIDAMO







Opciones





Datalakehouse

