

# Sistemas de almacenamiento y procesamiento distribuido

## Tema 1. Introducción

© 2023 Javier Esparza Peidro - [jesparza@dsic.upv.es](mailto:jesparza@dsic.upv.es)

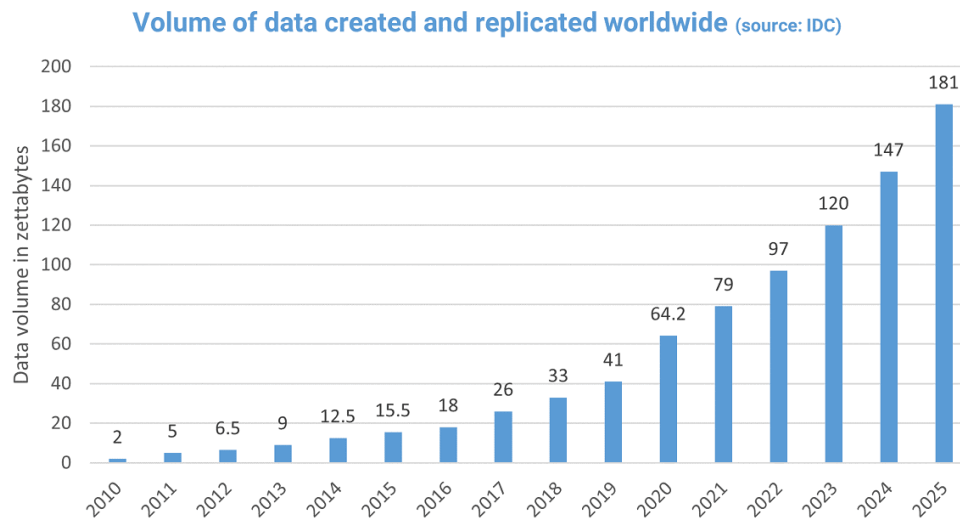
# Contenido

- Introducción
- Sistemas de datos
- Ingeniería de datos
- Arquitecturas data-intensive

# Introducción

## Muchos datos ...

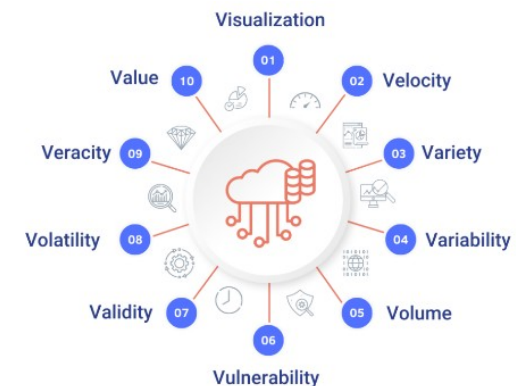
- Hoy en día todo se registra: se generan volúmenes de datos estremecedores
  - En 2020 cada usuario generó > 1.7Mb/s
  - En 2025 cada día se generará 463 exabytes ( $10^3$  pb)
  - En 2025 175 billones de Gb



# Introducción

## Big Data

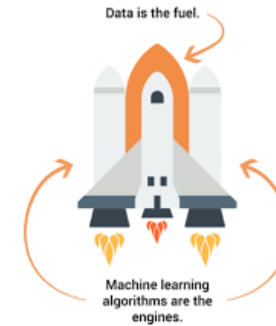
- Cualquier fuente de datos con 3 características (3 Vs)
  - Volumen: imposible almacenar en una máquina
  - Velocidad: ratio a la que se genera nueva info
  - Variedad: tipos de datos (no/semi)estructurados
- + 10 Vs:
  - Veracidad, variabilidad, valor, validez, vulnerabilidad, volatilidad, visualización



# Introducción

## La importancia de los datos ...

- Los datos se han convertido en **la gasolina** de otras técnicas, como Machine Learning



- Cada vez más, las organizaciones adoptan estrategias **dirigidas por datos** (**data-driven**)



Creating a Data-Driven Organization. Carl Anderson. O'Reilly. 2015.

# Introducción

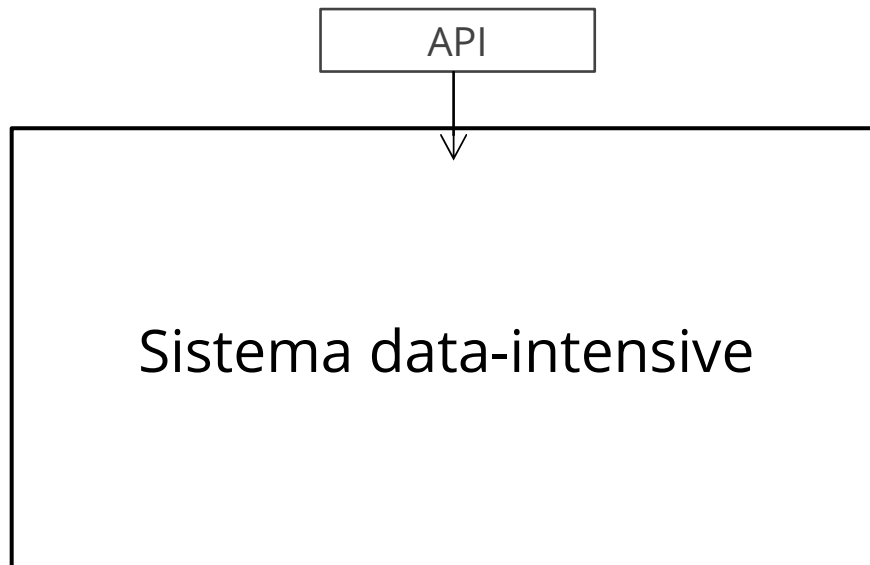
## Nuevos métodos ...

- Los sistemas y técnicas de gestión de datos tradicionales no son adecuadas
- La gestión de datos se ha convertido en un **problema prioritario**
- Es necesario diseñar sistemas, técnicas y herramientas capaces de gestionar la información de manera **eficiente**
- En general, nos referimos a este tipo de sistemas como **sistemas data-intensive**

# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema data-intensive?

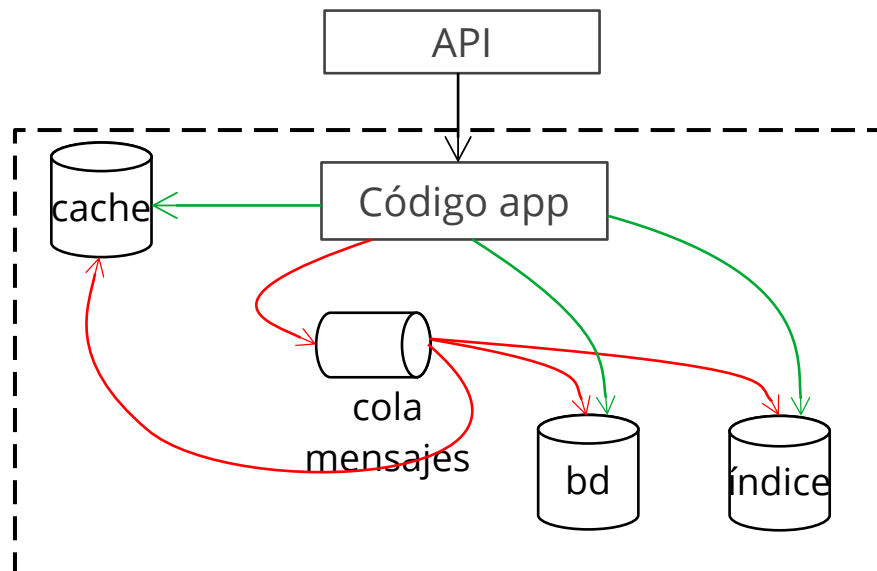
- Sus retos tienen que ver con el volumen de datos, la complejidad de los datos, la velocidad a la que se generan/cambian los datos
- Son sistemas complejos, se componen de piezas más pequeñas, que denominamos **sistemas de datos**



# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema data-intensive?

- Sus retos tienen que ver con el volumen de datos, la complejidad de los datos, la velocidad a la que se generan/cambian los datos
- Son sistemas complejos, se componen de piezas más pequeñas, que denominamos **sistemas de datos**

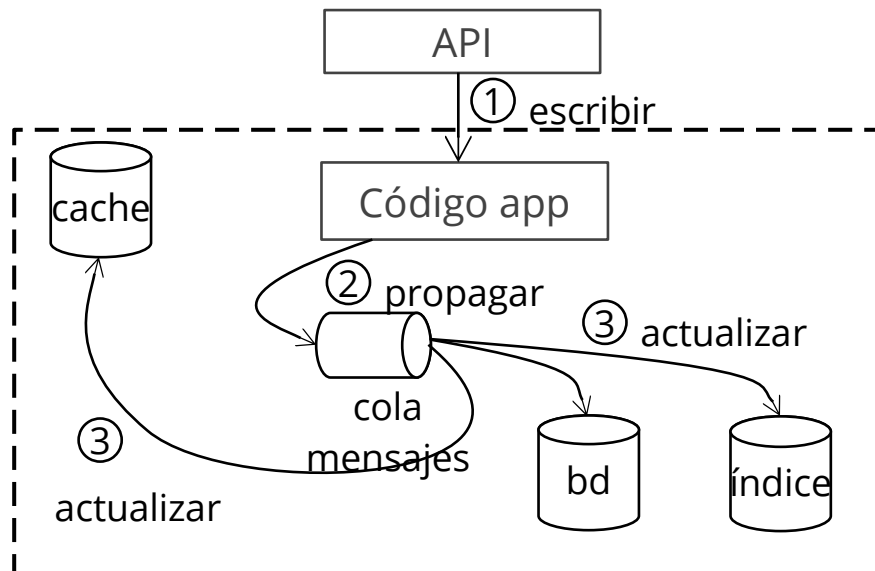




# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema data-intensive?

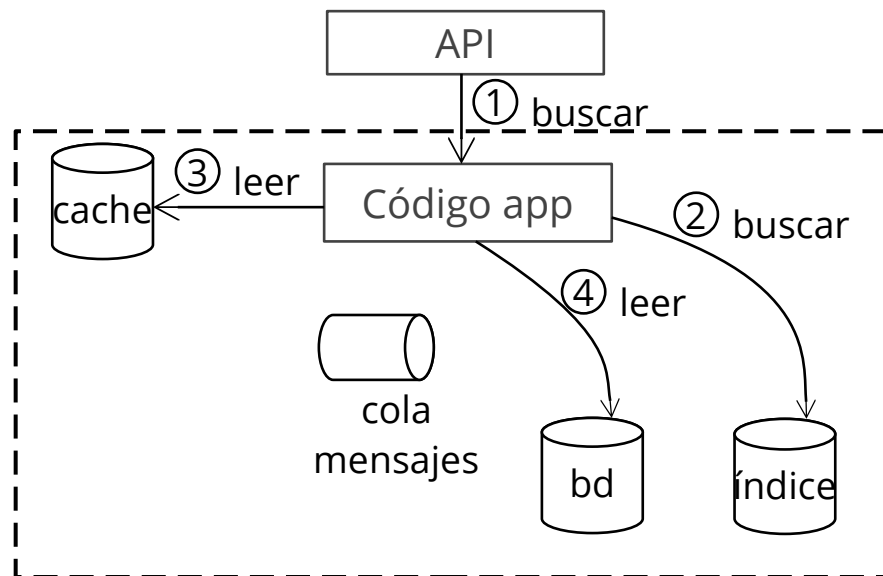
- Sus retos tienen que ver con el volumen de datos, la complejidad de los datos, la velocidad a la que se generan/cambian los datos
- Son sistemas complejos, se componen de piezas más pequeñas, que denominamos **sistemas de datos**



# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema data-intensive?

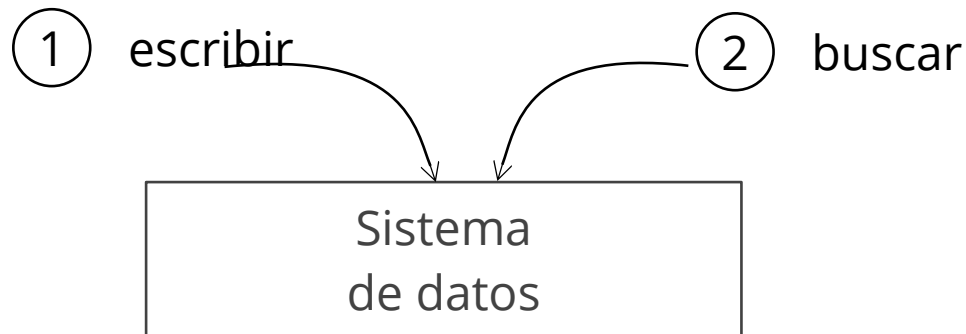
- Sus retos tienen que ver con el volumen de datos, la complejidad de los datos, la velocidad a la que se generan/cambian los datos
- Son sistemas complejos, se componen de piezas más pequeñas, que denominamos **sistemas de datos**



# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema de datos?

- Es un sistema con dos funcionalidades básicas:
  1. Almacenar los datos (escribir)
  2. Responder a preguntas sobre los datos (leer/buscar)



- Dependiendo de su propósito, se optimizarán las lecturas, escrituras, o ambas (compromiso)

# Sistemas de datos

## ¿Qué es un sistema de datos?

- Cada sistema data-intensive posee unos requerimientos diferentes
- Hay que identificar estos requerimientos pronto y seleccionar los componentes (sistemas de datos) adecuados
- Para ello, es esencial comprender cómo funciona cada sistema de datos: cómo organiza la información internamente, sus propiedades, ventajas e inconvenientes, etc.

# Sistemas de datos

## Propiedades

- En un sistema de datos es recomendable maximizar las siguientes propiedades:
  - **Fiabilidad**: el sistema funciona correctamente incluso si hay fallos
  - **Escalabilidad**: el sistema puede manejar cargas de trabajo crecientes
  - **Mantenibilidad**: el sistema es fácil de mantener y de cambiar

# Sistemas de datos

## Propiedades > Fiabilidad

- El sistema funciona correctamente incluso si hay fallos
  - El sistema proporciona las funcionalidades esperadas
  - Con el rendimiento deseado
  - Lo hace de manera segura
- El sistema debe ser tolerante a fallos o resiliente
  - Fallos hardware
  - Fallos software
  - Fallos humanos

# Sistemas de datos

## Propiedades > Fiabilidad

- El fallo ya no es una situación anómala
- El sistema debe normalizar la ocurrencia de fallos
- Ejemplo: [Netflix Chaos Monkey](#)



# Sistemas de datos

## Propiedades > Escalabilidad

- Habilidad del sistema de mantener su rendimiento ante cargas crecientes de trabajo, añadiendo recursos
- Parámetros de carga: peticiones/seg, tasa de lecturas/escrituras, núm sesiones concurrentes, etc.
- Medidas de rendimiento: productividad, tiempo de respuesta, etc.
- Escalado **vertical** (scale-up) vs **horizontal** (scale-out)
- Escalado **manual** vs **automático**: sistemas **elásticos**



# Sistemas de datos

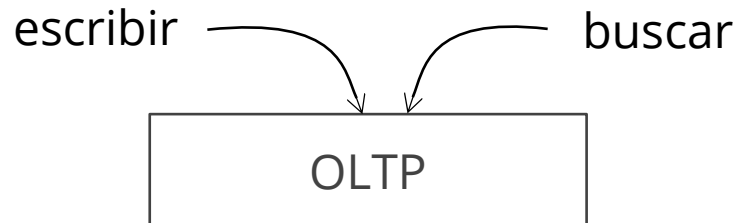
## Propiedades > Mantenibilidad

- Sistemas fáciles de mantener y de cambiar
- Limitar al máximo los errores humanos
- Factores que afectan a la mantenibilidad:
  - Operabilidad: facilitar las operaciones del día a día
  - Simplicidad: fácil razonar sobre el sistema. Es recomendable utilizar buenas abstracciones.
  - Evolucionabilidad: facilitar cambios futuros. Es más fácil si el sistema es simple.

# Sistemas de datos

## OLTP vs OLAP

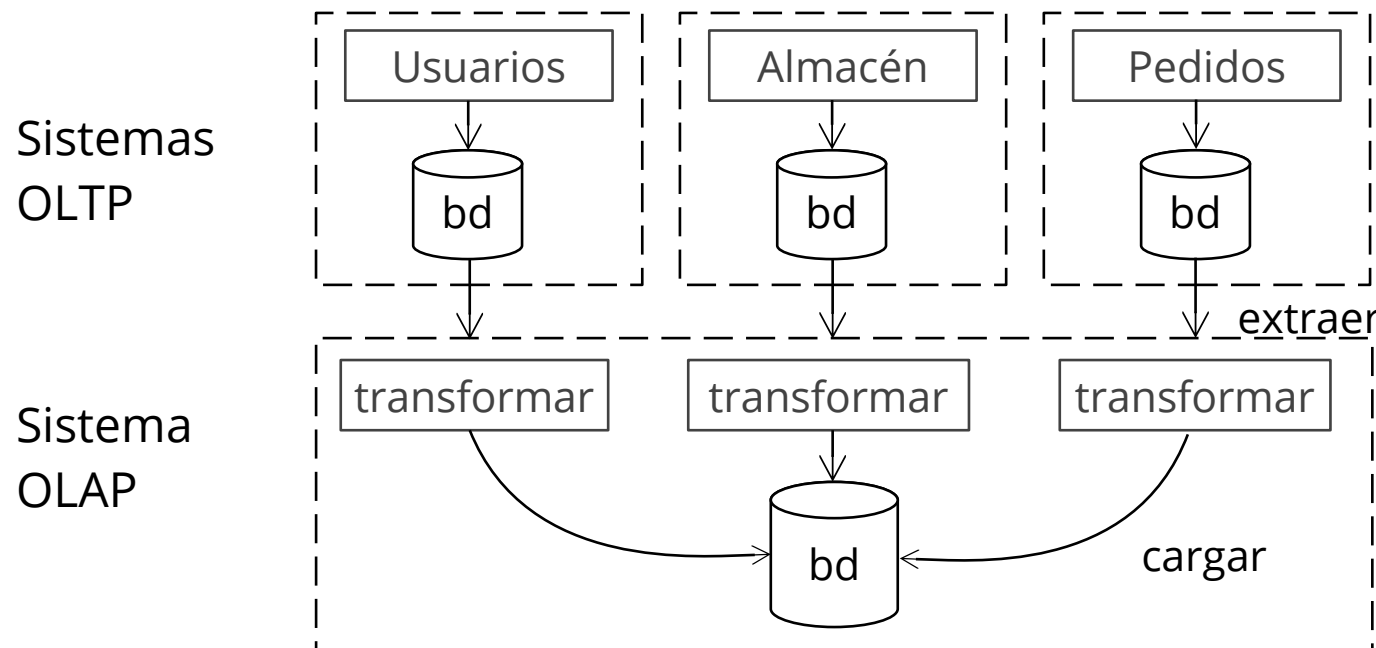
- Online Transaction Processing (OLTP)
- Sistemas interactivos
- Efectúan operaciones “cortas” de lectura/escritura: **transacciones**
- Volumen de datos “limitado”
- Resultados inmediatos, alta productividad
- Se utilizan índices sobre claves para acceder a los datos



# Sistemas de datos

## OLTP vs OLAP

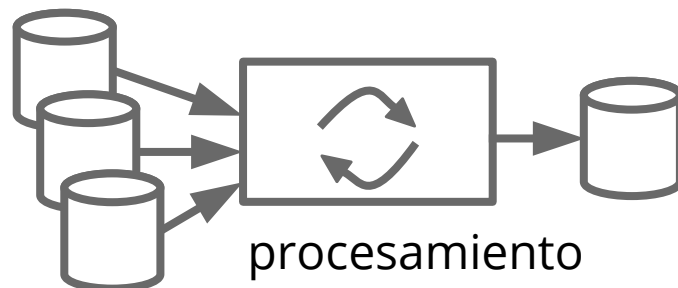
- Online Analytic Processing (OLAP)
- Análisis de datos sobre grandes volúmenes de info
- Obtienen los datos de otros sistemas OLTP (ETL)
- Es habitual que se procesen en diferido (batch)



# Sistemas de datos

## Sistemas de registro vs sistemas de datos derivados

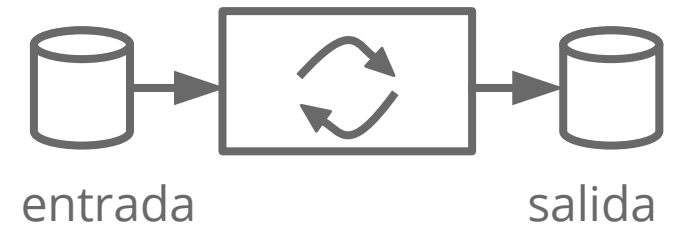
- Sistemas de registro
  - Fuente de verdad
  - Información primaria del sistema
  - Un fallo implica la pérdida de datos
- Sistemas de datos derivados
  - Información derivada de otras fuentes
  - Mecanismos de procesamiento de datos



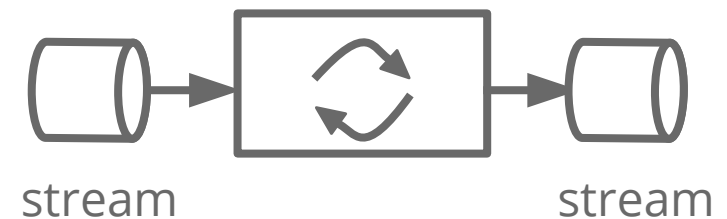
# Sistemas de datos

## Procesamiento de datos

- Procesamiento en **batch**
  - Procesa volumen grande de datos
  - Requiere mucho tiempo
  - Se ejecutan periódicamente



- Procesamiento en **streaming**
  - Procesa eventos dinámicamente
  - Baja latencia
  - Tiempo real



- Las arquitecturas modernas usan una combinación

# Ingeniería de datos

## ¿Qué es?

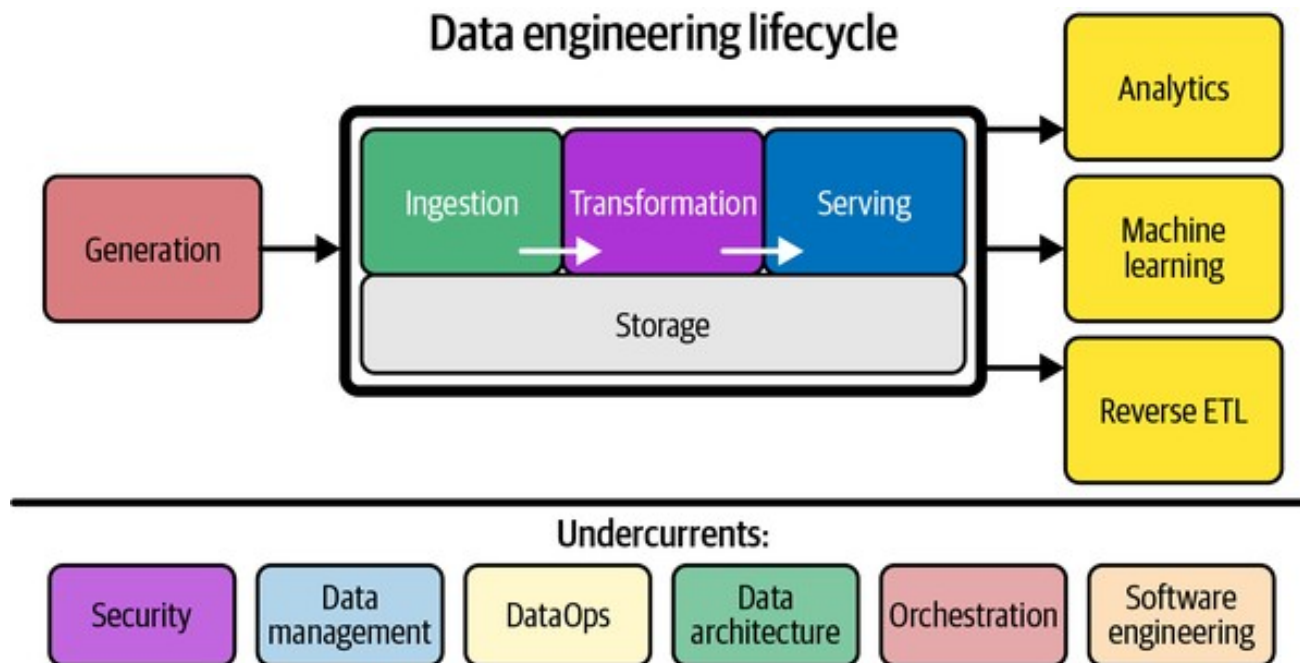
- Diseño, implementación y mantenimiento de sistemas y procesos que recogen, almacenan y procesan datos
- Incluye todas las actividades necesarias para generar información de calidad a partir de datos en crudo



# Ingeniería de datos

## Ciclo de vida

- Etapas: ingestión, transformación, servicio de datos, almacenamiento

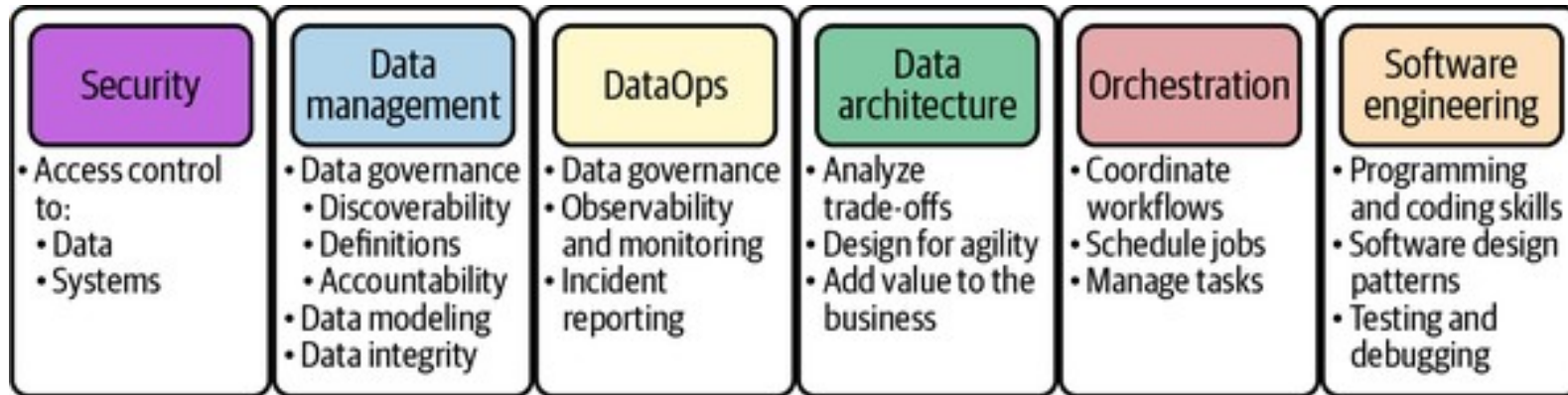


Fundamentals of Data Engineering. Joe Reis & Matt Housley. O'Reilly. 2022

# Ingeniería de datos

## Ciclo de vida

- Habilidades requeridas: seguridad, gestión de datos, DataOps, arquitectura de datos, orquestación, SE



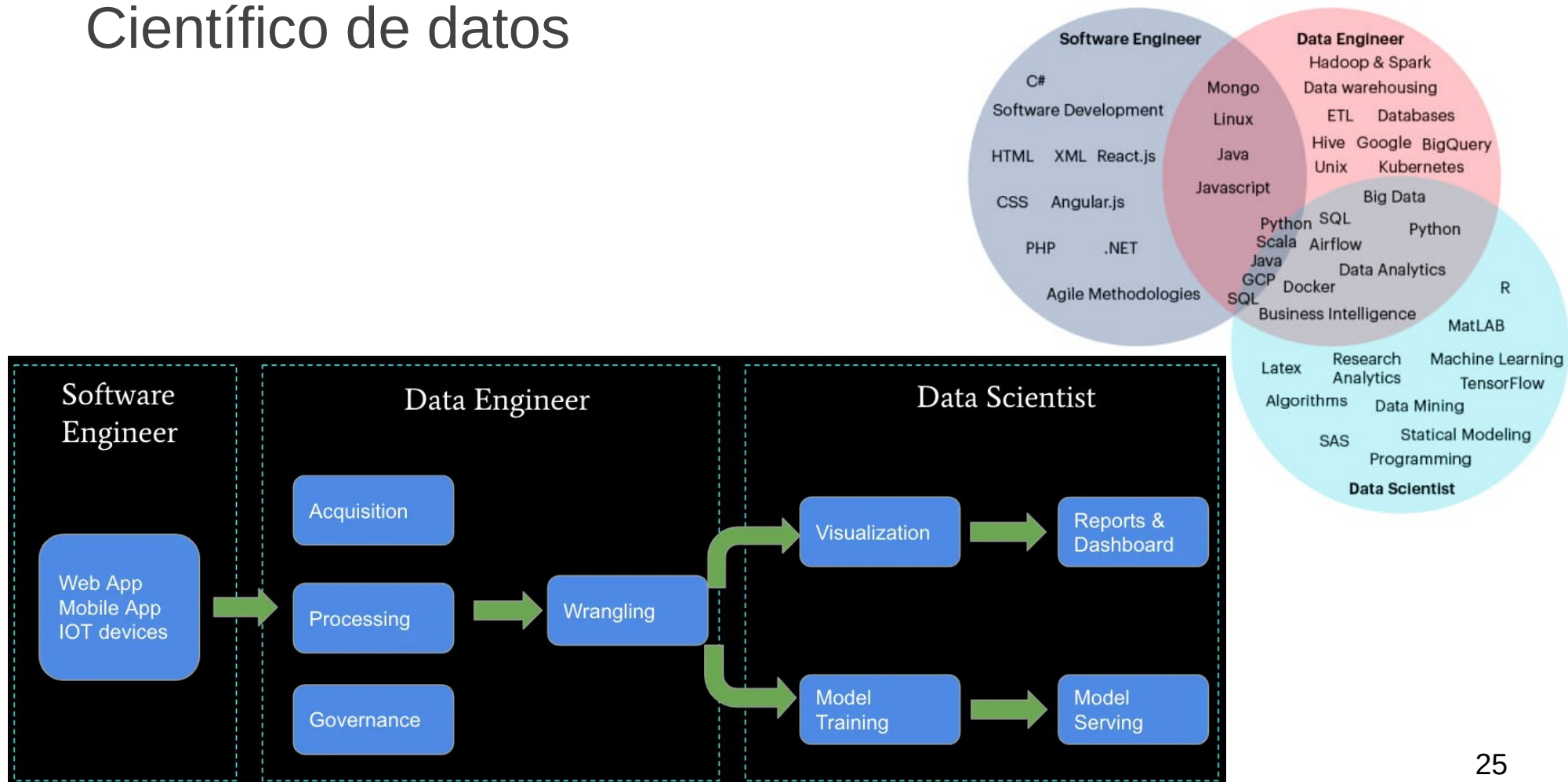
Fundamentals of Data Engineering. Joe Reis & Matt Housley. O'Reilly. 2022



# Ingeniería de datos

## Fronteras entre perfiles

- Ingeniero de software vs Ingeniero de datos vs Científico de datos

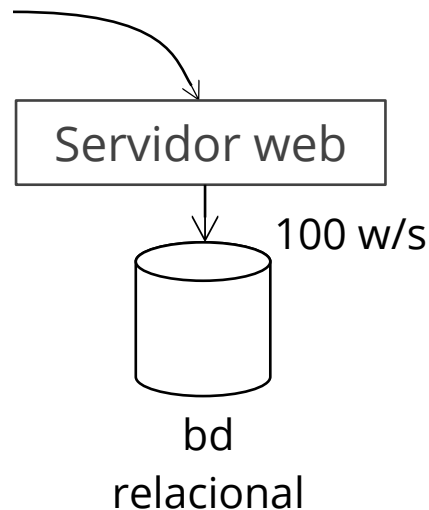


# Arquitecturas data-intensive

- Las arquitecturas tradicionales pueden **no** resultar adecuadas

# Arquitecturas data-intensive

- Las arquitecturas tradicionales pueden **no** resultar adecuadas
- Ejemplo: conteo de visitas a URL con SGBDR

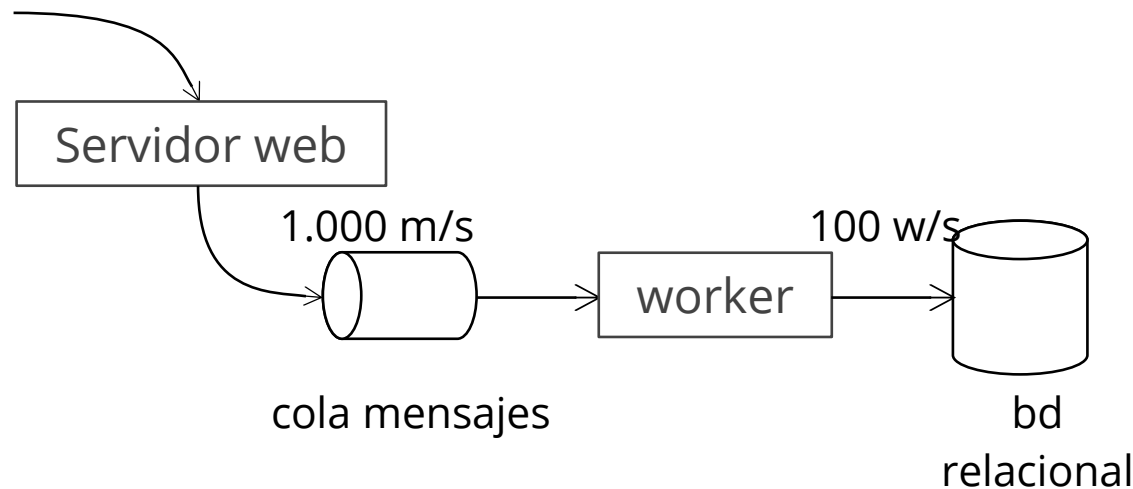


| Nombre columna | Tipo         |
|----------------|--------------|
| id             | int          |
| user_id        | int          |
| url            | varchar(255) |
| count          | int          |

- Si la carga de trabajo crece, la bd relacional se satura

# Arquitecturas data-intensive

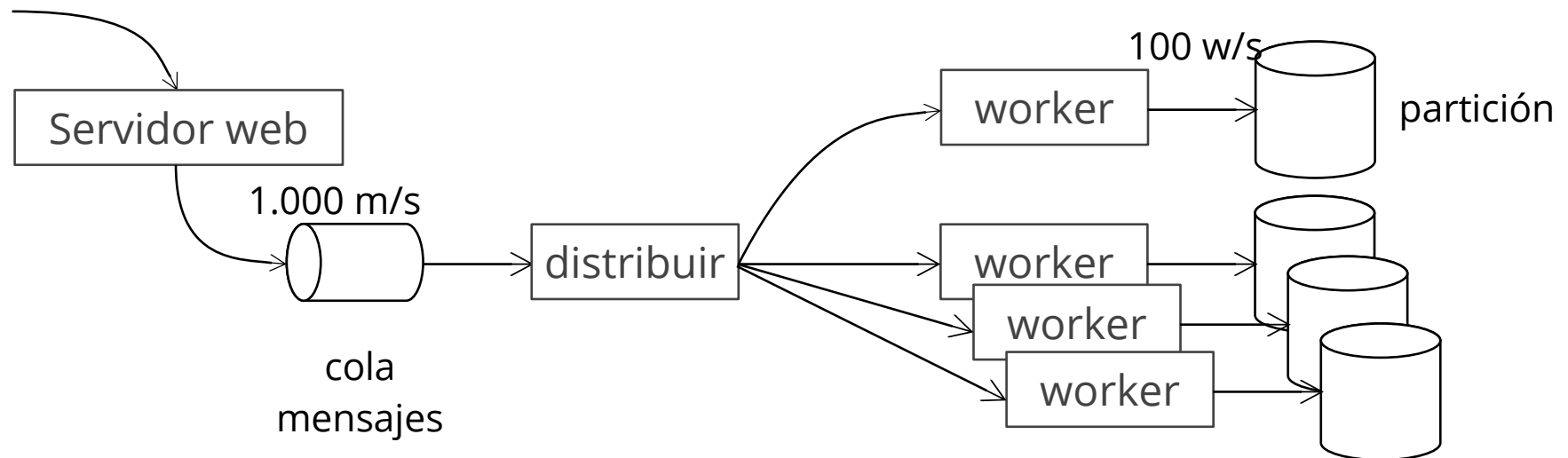
- Las arquitecturas tradicionales pueden **no** resultar adecuadas
- Ejemplo: conteo de visitas a URL con cola



- Si la carga de trabajo crece, la cola puede quedarse sin memoria

# Arquitecturas data-intensive

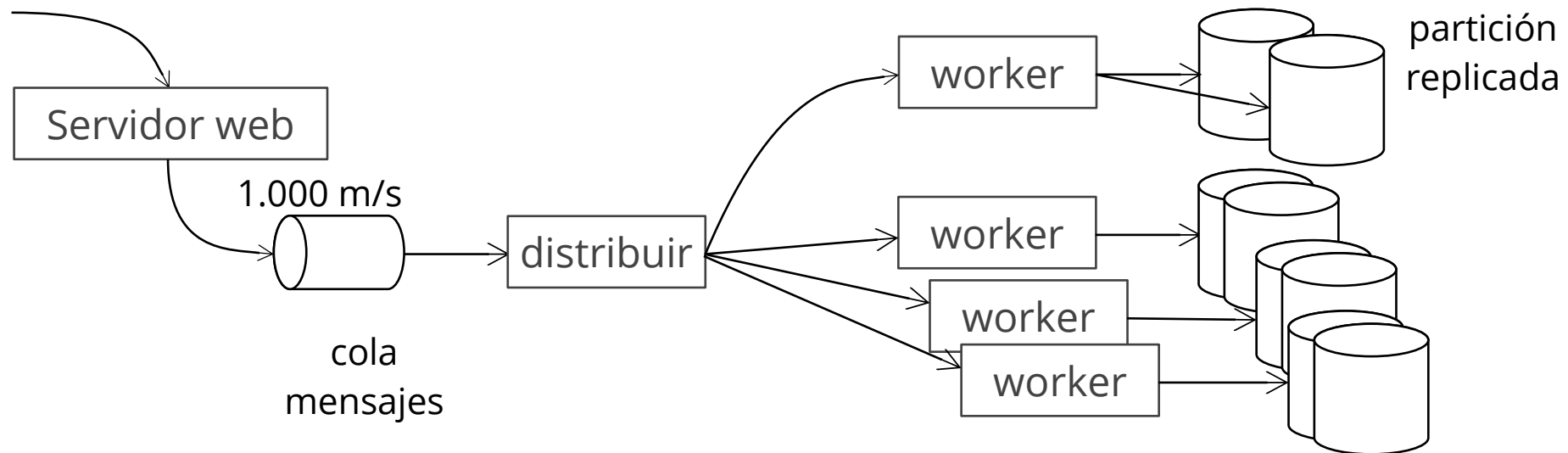
- Las arquitecturas tradicionales pueden **no** resultar adecuadas
- Ejemplo: conteo de visitas a URL con particiones



- Si la una partición falla, perdemos la información

# Arquitecturas data-intensive

- Las arquitecturas tradicionales pueden **no** resultar adecuadas
- Ejemplo: conteo de visitas a URL con réplicas

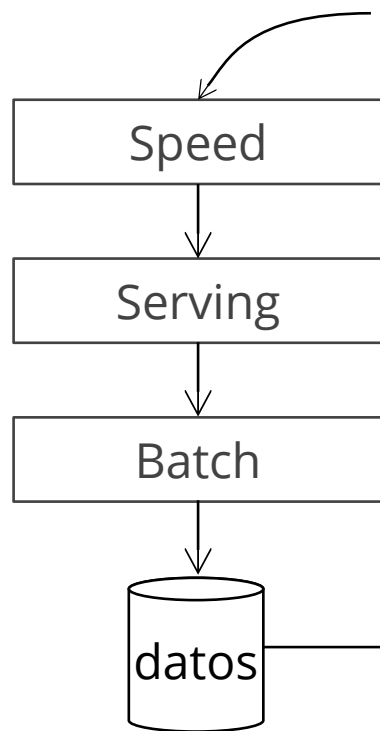


- Wtf??

**WTF?!**

# Arquitecturas data-intensive

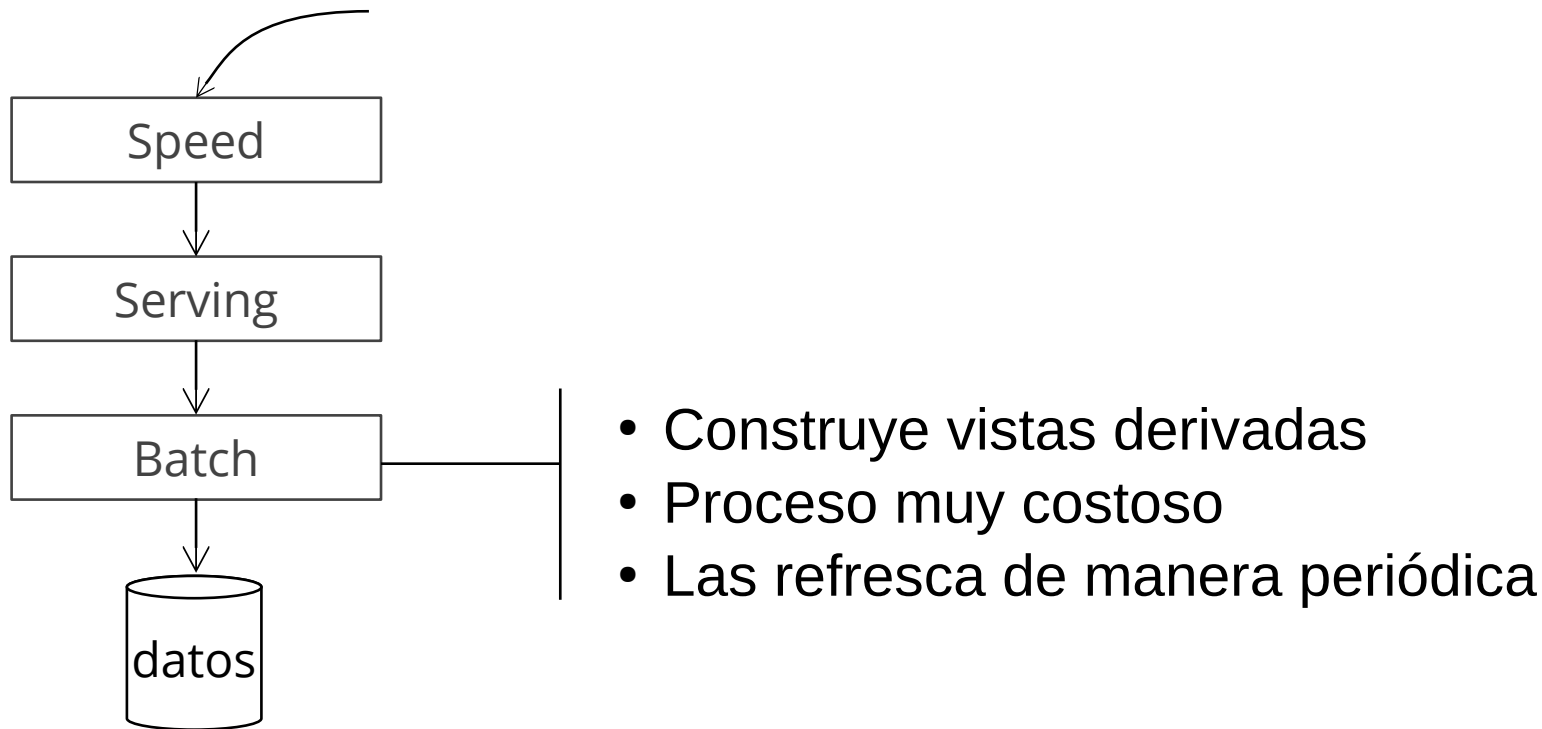
- Existen otras soluciones específicas que gozan de fiabilidad, escalabilidad y mantenibilidad.
- La **arquitectura lambda**



- Fuente de datos inmutable
- Log de solo añadir
- Baja latencia, consistencia de datos, etc.

# Arquitecturas data-intensive

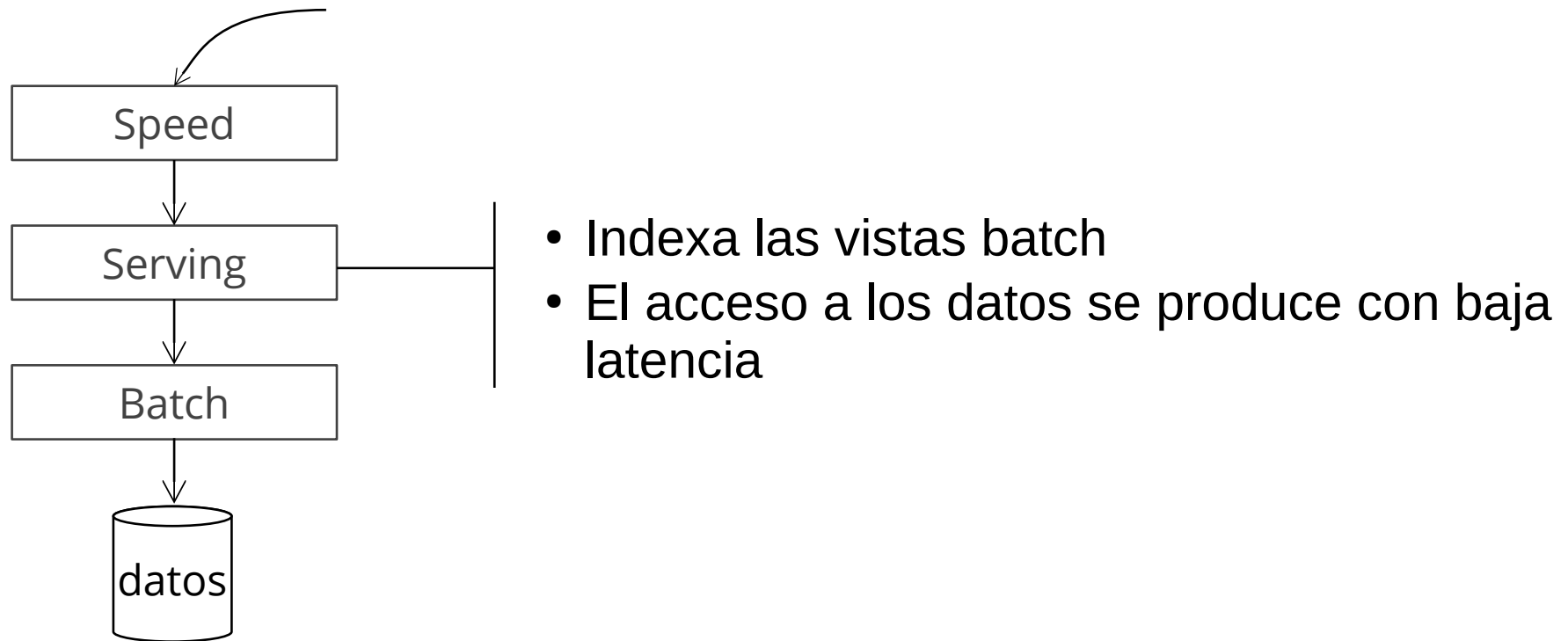
- Existen otras soluciones específicas que gozan de fiabilidad, escalabilidad y mantenibilidad.
- La **arquitectura lambda**





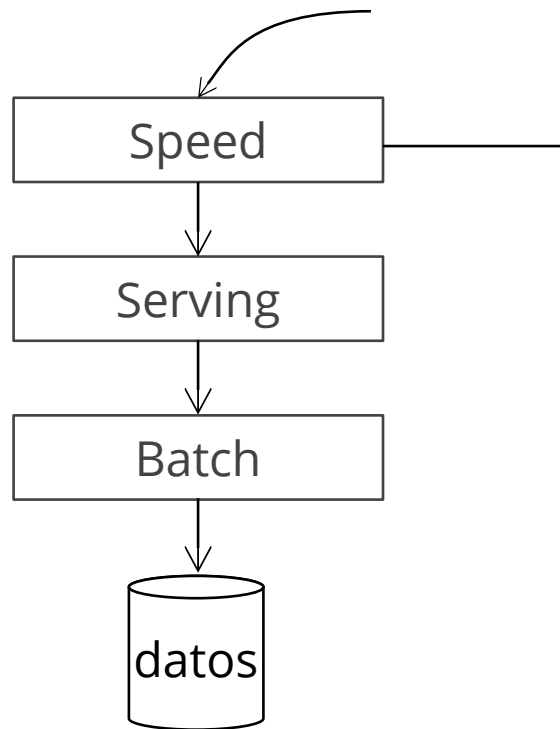
# Arquitecturas data-intensive

- Existen otras soluciones específicas que gozan de fiabilidad, escalabilidad y mantenibilidad.
- La **arquitectura lambda**



# Arquitecturas data-intensive

- Existen otras soluciones específicas que gozan de fiabilidad, escalabilidad y mantenibilidad.
- La **arquitectura lambda**



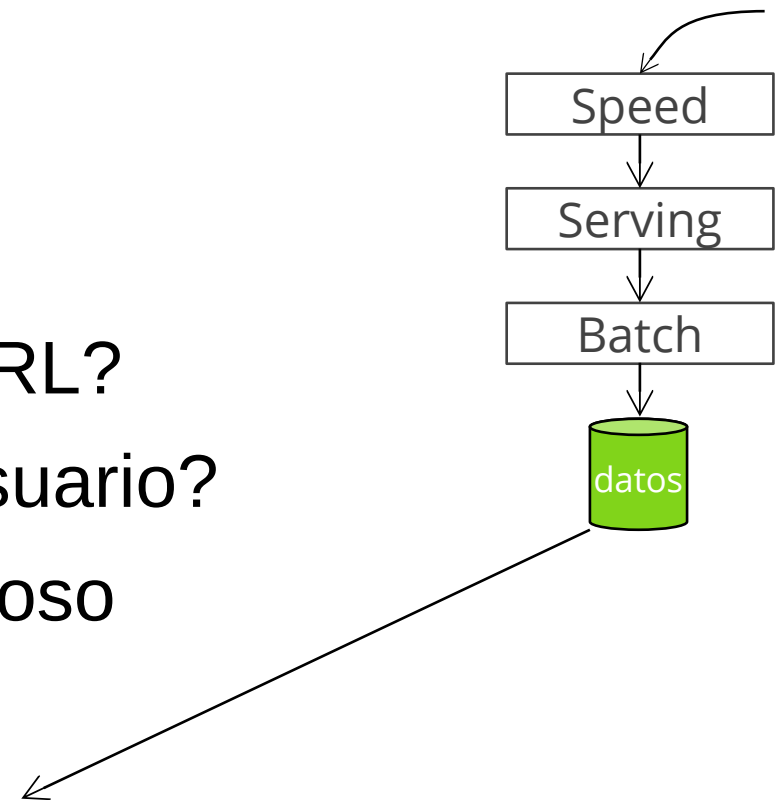
- Complementa las vistas batch
- Proporciona los datos más actualizados con baja latencia
- Sin necesidad de refrescar las vistas batch

# Arquitecturas data-intensive

## Ejemplo: contador de visitas

- Fuente de datos inmutable
  - Se registra cada visita
  - Almacén de sólo añadir
  - ¿Número de visitas a una URL?
  - ¿Número de visitas de un usuario?
  - Calcular estos datos es costoso

| id | user_id | url            |
|----|---------|----------------|
| 1  | 1       | www.google.com |
| 2  | 1       | www.upv.es     |
| 3  | 2       | www.google.com |



# Arquitecturas data-intensive

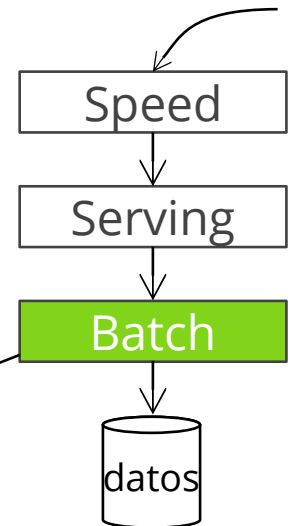
## Ejemplo: contador de visitas

- Capa **batch**
  - Vistas derivadas de los datos inmutables
  - Visitas por URL, Visitas por usuario
  - Proceso **en batch** costoso, se refresca

| url            |  | count |
|----------------|--|-------|
| www.google.com |  | 2     |
| www.upv.es     |  | 1     |

| user_id |  | count |
|---------|--|-------|
| 1       |  | 2     |
| 2       |  | 1     |

| id | user_id | url            |
|----|---------|----------------|
| 1  | 1       | www.google.com |
| 2  | 1       | www.upv.es     |
| 3  | 2       | www.google.com |



# Arquitecturas data-intensive

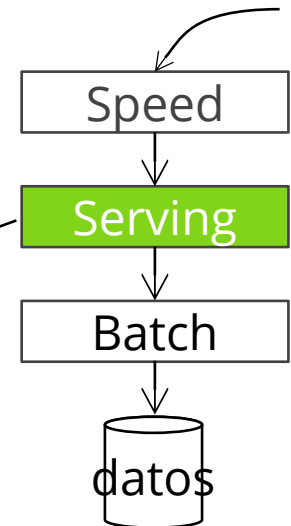
## Ejemplo: contador de visitas

- Capa **serving**
  - Se indexan las vistas y se publican
  - Baja latencia al acceder a datos

**Serving**

| url            | count | user_id | count |
|----------------|-------|---------|-------|
| www.google.com | 2     | 1       | 2     |
| www.upv.es     | 1     | 2       | 1     |

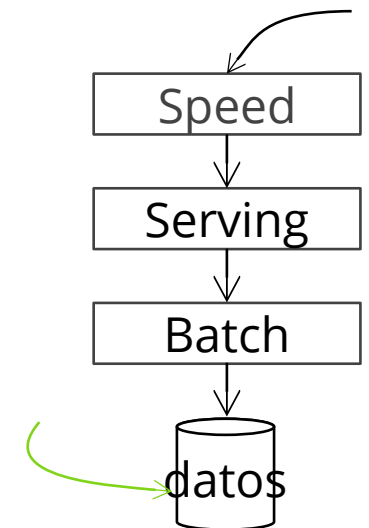
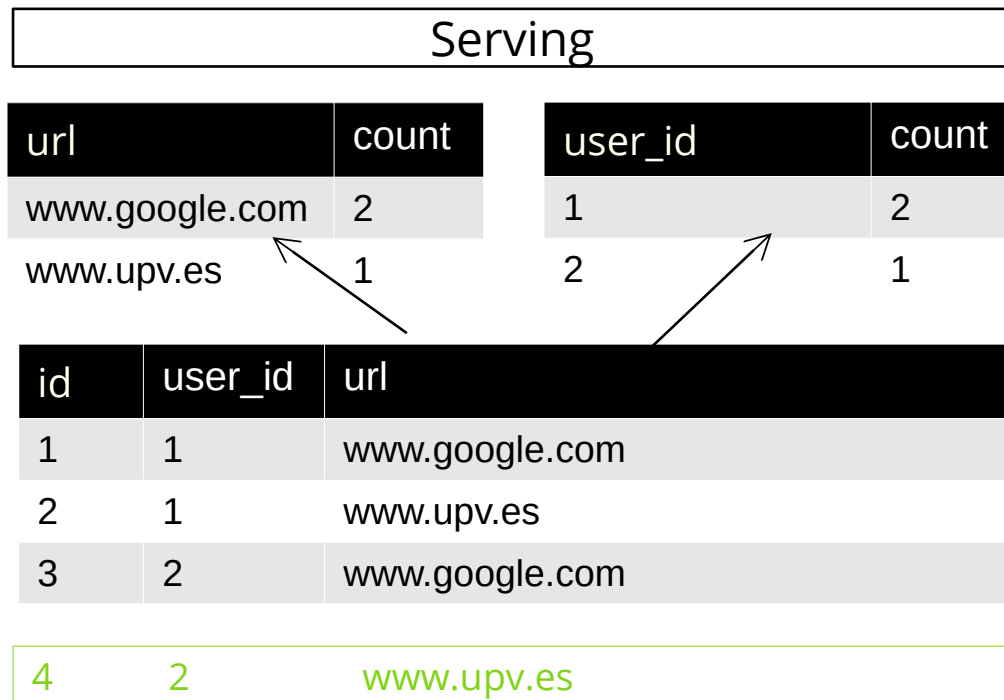
| id | user_id | url            |
|----|---------|----------------|
| 1  | 1       | www.google.com |
| 2  | 1       | www.upv.es     |
| 3  | 2       | www.google.com |



# Arquitecturas data-intensive

## Ejemplo: contador de visitas

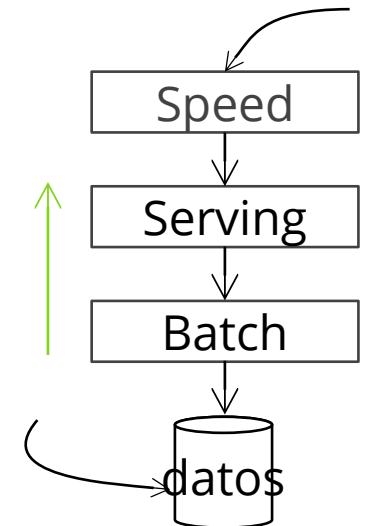
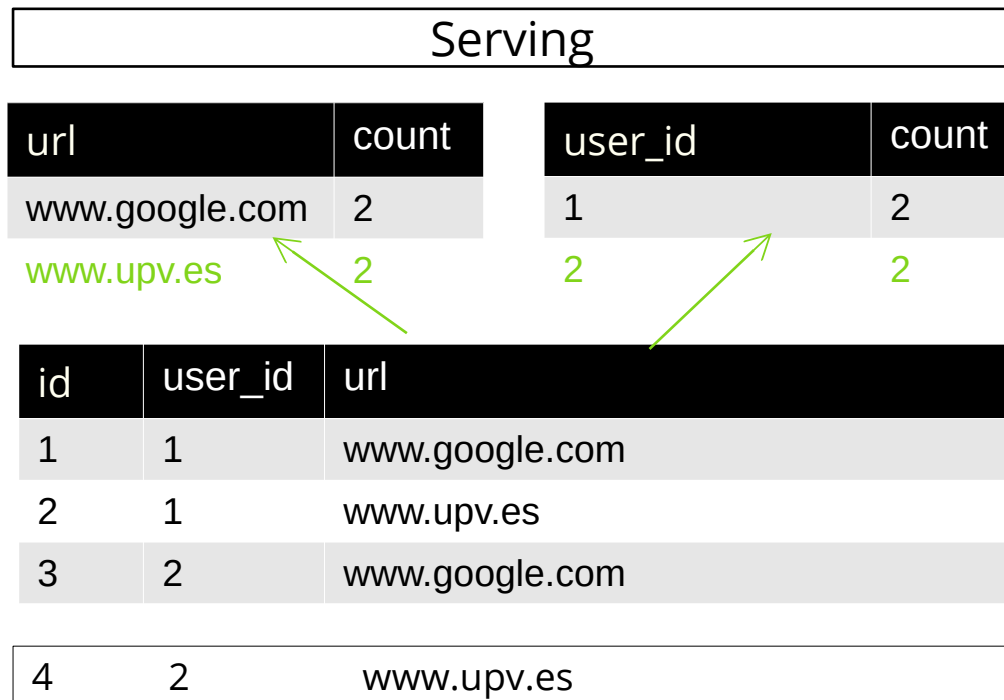
- Actualizaciones??
  - Se añade una nueva entrada



# Arquitecturas data-intensive

## Ejemplo: contador de visitas

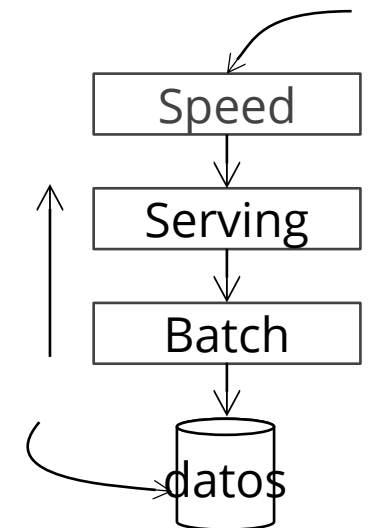
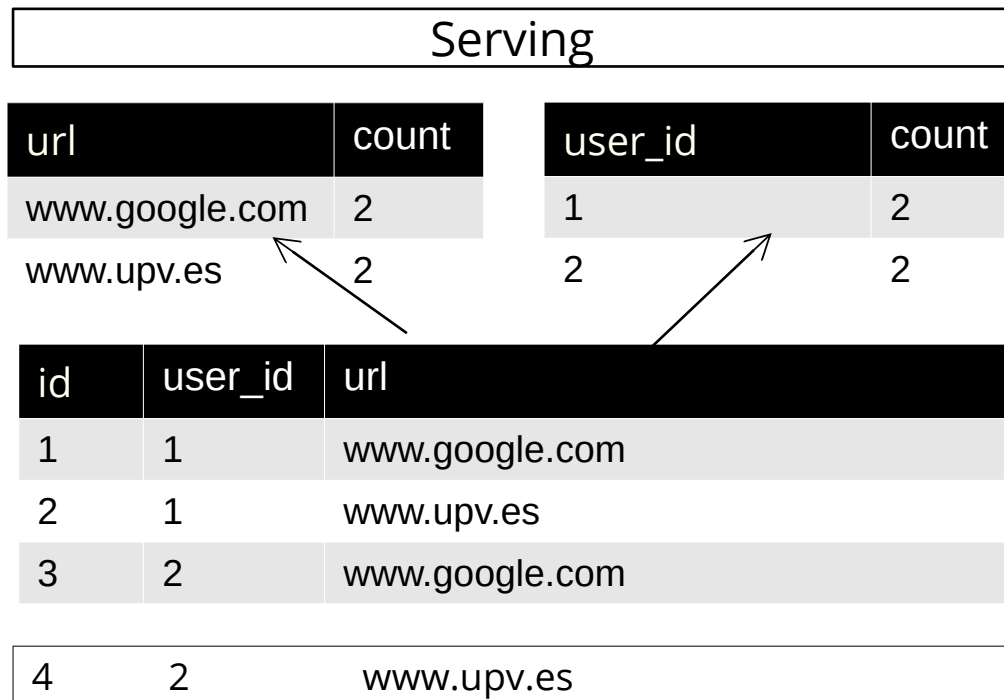
- Actualizaciones??
  - Se añade una nueva entrada
  - Debe propagarse por todas las capas



# Arquitecturas data-intensive

## Ejemplo: contador de visitas

- Actualizaciones??
  - Alta latencia en las actualizaciones

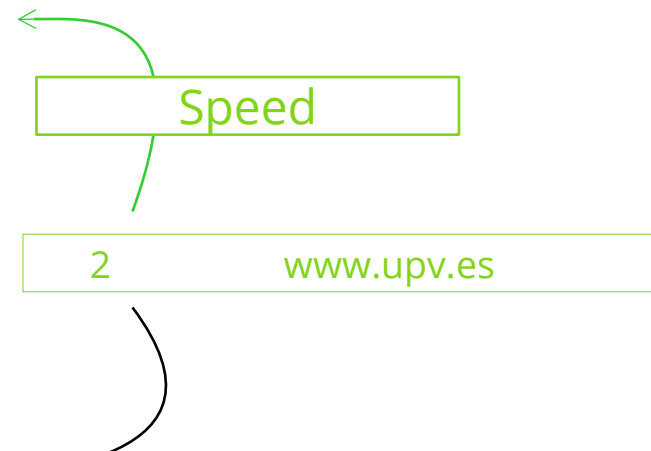
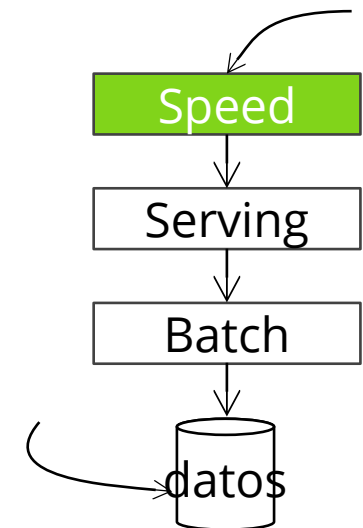
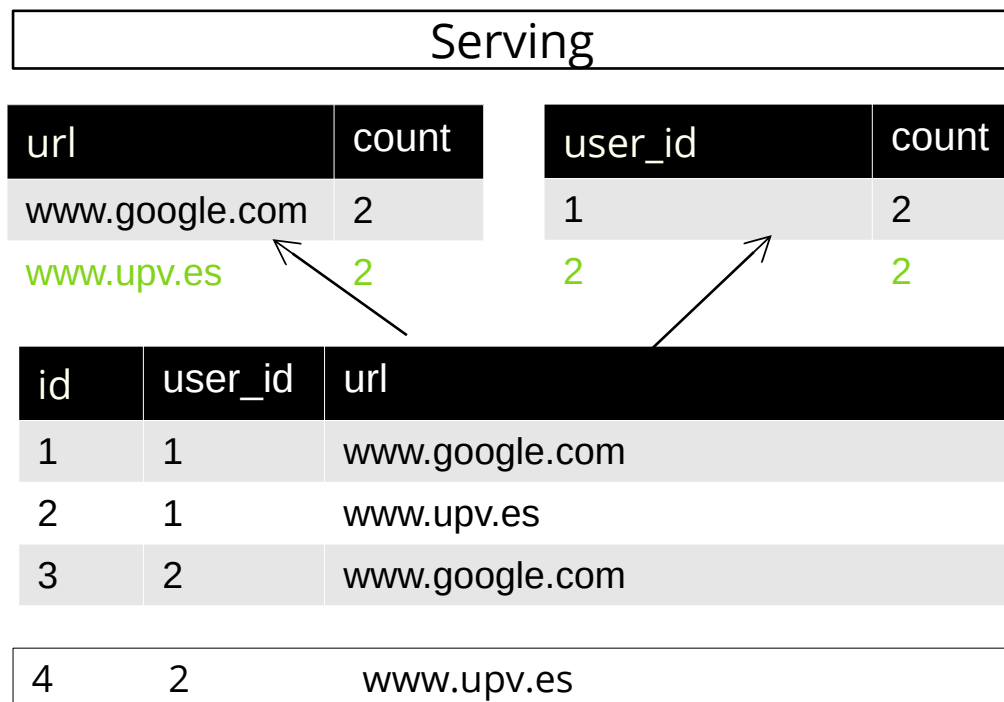




# Arquitecturas data-intensive

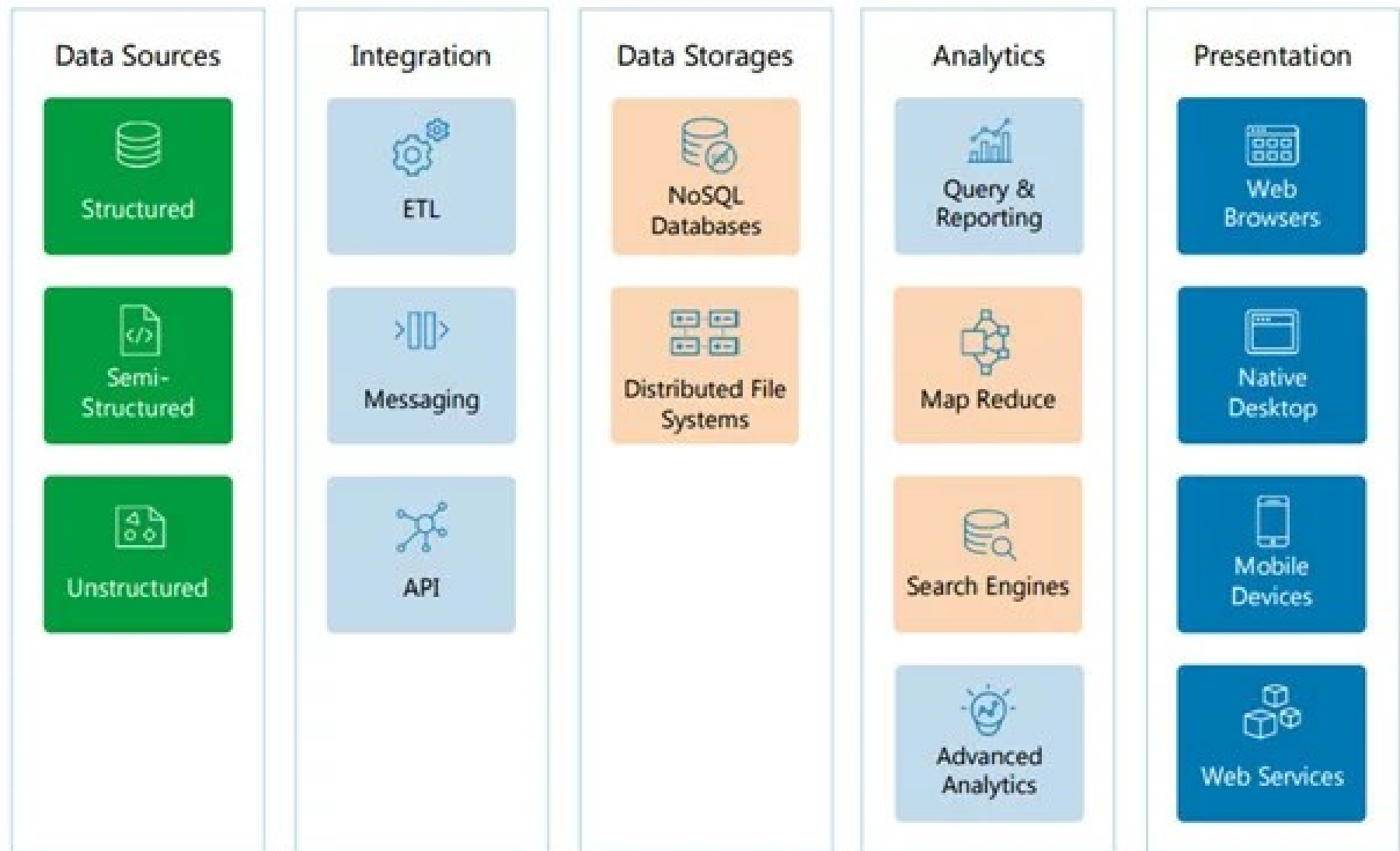
## Ejemplo: contador de visitas

- Capa **speed**
  - Recibe los nuevos datos **en streaming**
  - Complementa las vistas batch



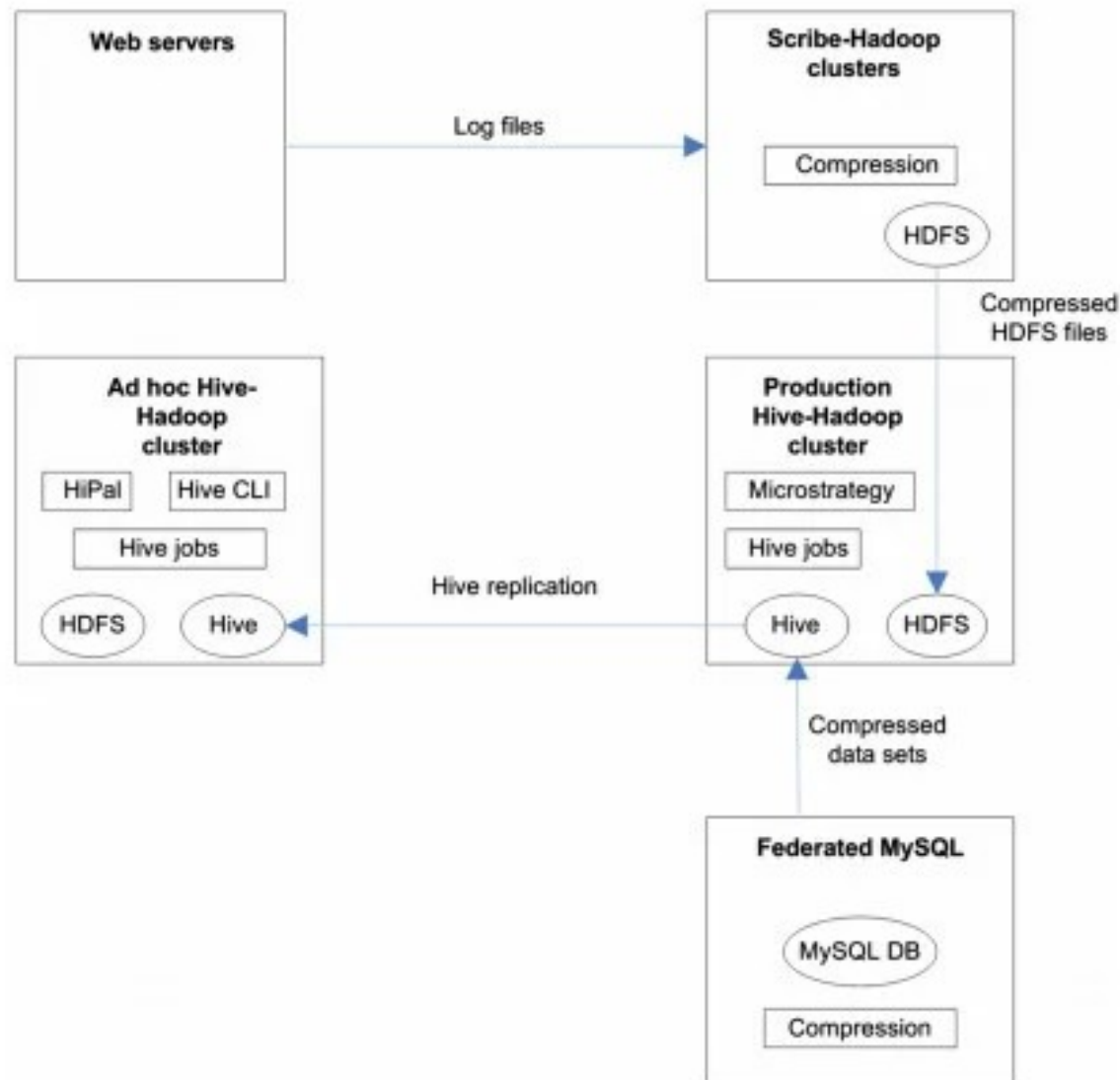
# Arquitecturas data-intensive

- Arquitectura de referencia Big Data



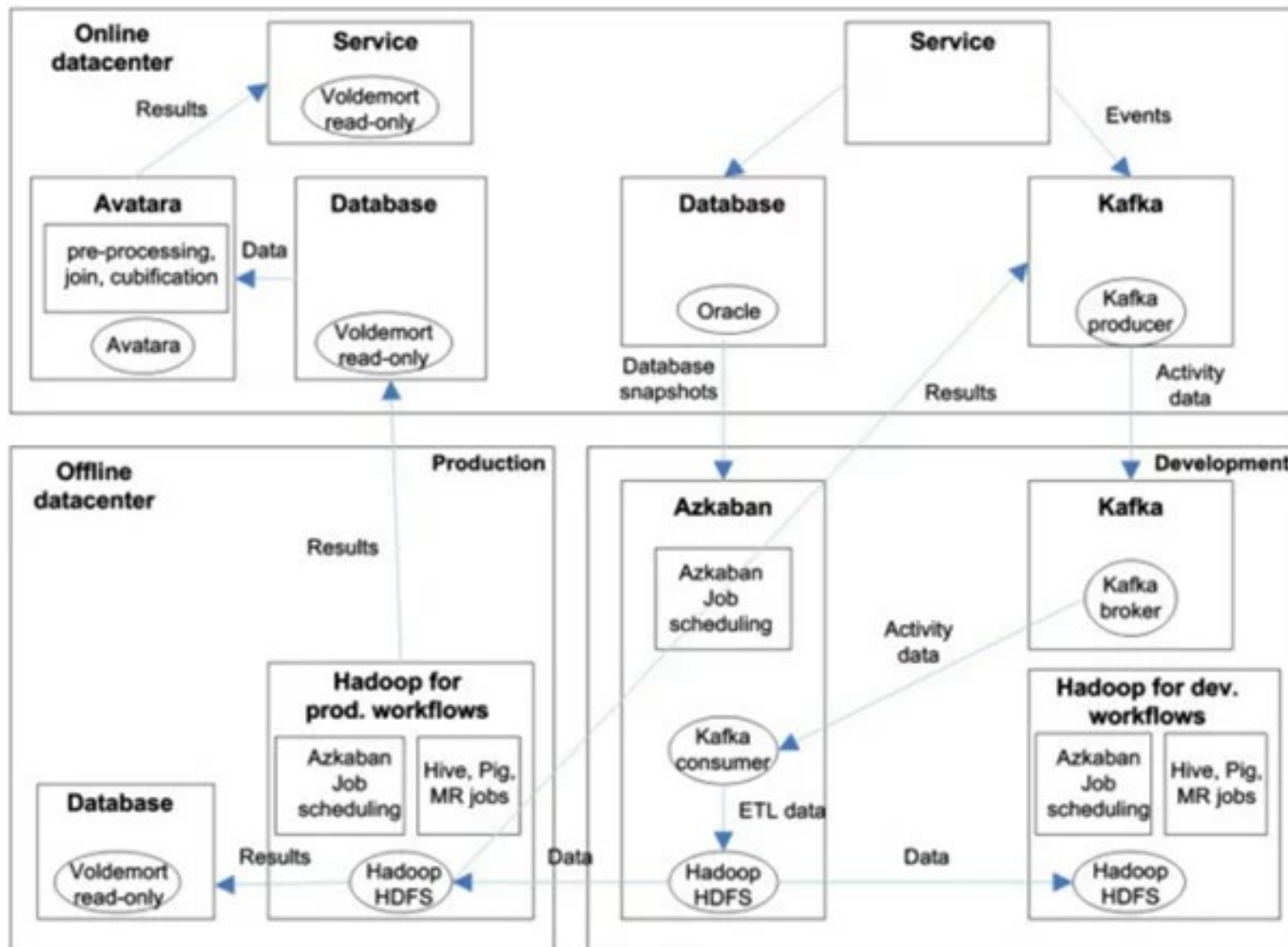
# Arquitecturas data-intensive

- Ejemplo Facebook



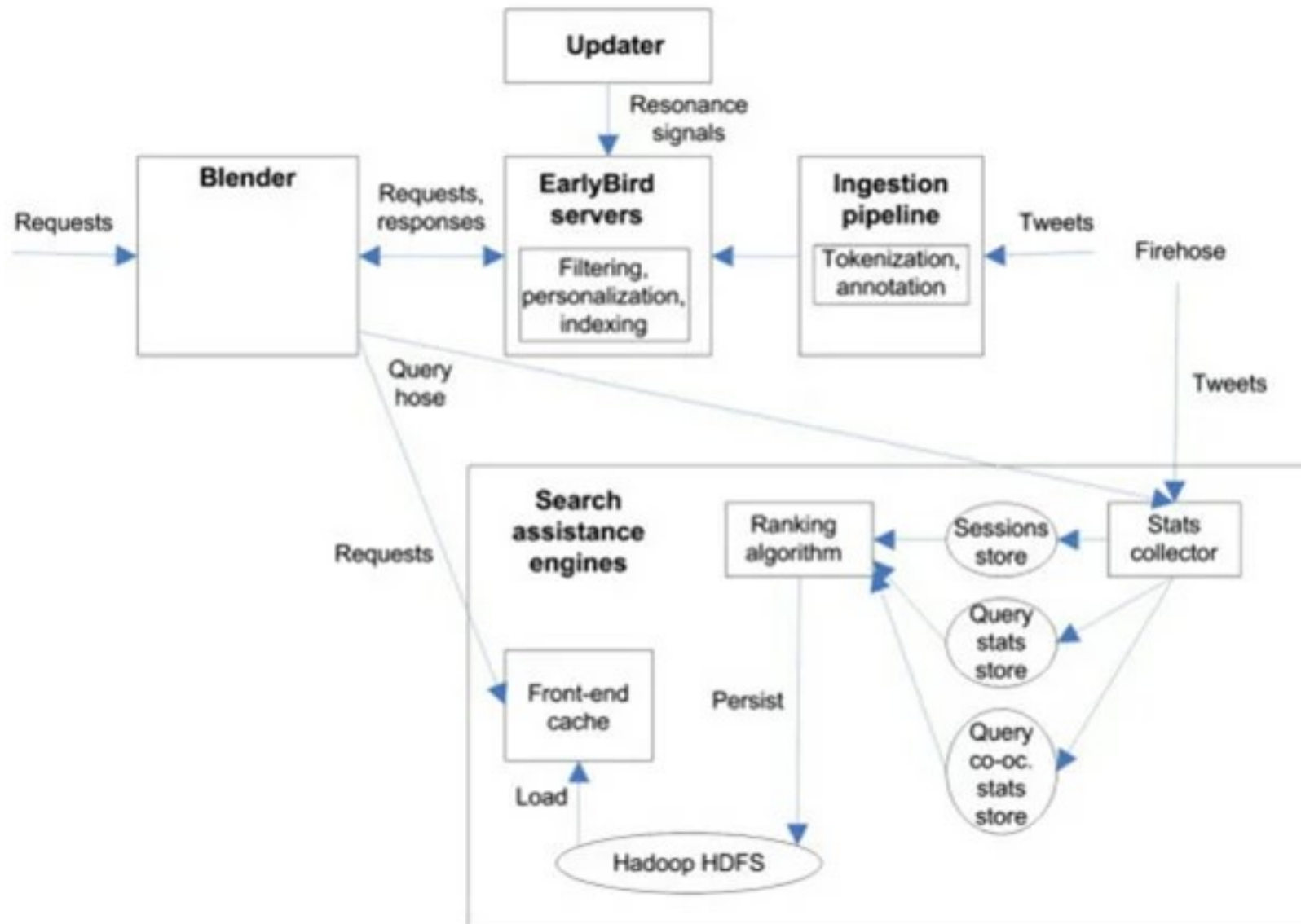
# Arquitecturas data-intensive

- Ejemplo LinkedIn



# Arquitecturas data-intensive

- Ejemplo Twitter



# Conclusiones

- Un sistema **data-intensive** se compone de múltiples sistemas de datos interconectados
- Es muy importante comprender los **principios básicos** en los que se asientan estos sistemas de datos
- Existen **arquitecturas específicas** muy deseables a la hora de gestionar grandes volúmenes de información
- La **arquitectura lambda** es un ejemplo. La arquitectura kappa es otro ejemplo
- Estas arquitecturas utilizan técnicas de procesamiento de datos en **batch** y en **streaming**

# Conclusiones

## Hoja de ruta

- Tema 2: Almacenamiento de datos
- Tema 3: Procesamiento en batch
- Tema 4: Procesamiento en streaming