

#### Bases de Datos a Gran Escala

Master Universitario en Tecnologías de Análisis de Datos Masivos: Big Data Escola Técnica Superior de Enxeñaría (ETSE) Universidade de Santiago de Compostela (USC)



# Bases de Datos NoSQL: Distribución

## José R.R. Viqueira

Centro Singular de Investigación en Tecnoloxías Intelixentes (CITIUS) Rúa de Jenaro de la Fuente Domínguez,

15782 - Santiago de Compostela.

**Despacho**: 209 **Telf**: 881816463

Mail: <u>jrr.viqueira@usc.es</u>

**Skype**: jrviqueira

**URL**: <a href="https://citius.gal/team/jose-ramon-rios-viqueira">https://citius.gal/team/jose-ramon-rios-viqueira</a>

Curso 2023/2024



## Guion

- Introducción
- **■** Particionamiento (Sharding)
- Replicación
- **■** Procesamiento (Map-Reduce)





#### Introducción

Introducción

Principal interés del uso de tecnologías NoSQL

Sharding

- Funcionar aprovechando los recursos de un **cluster** de computación
- Uso del agregado como unidad natural de distribución de datos.

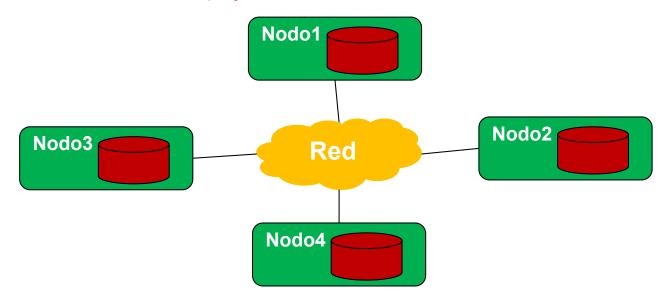
Replicación

Ventajas

Map-reduce

#### Desventaja

Sistema más complejo. Usar solo en caso necesario





#### Introducción

Introducción

Formas de distribución de los datosReplicación

Sharding

- Varias copias del mismo dato en distintos nodos
- \_ Arquitecturas
  - Maestro-esclavo
  - Peer-to-peer
- Particionamiento (Sharding)
  - \_ Repartir los datos entre los nodos
- **Técnicas** (de más sencillo a más complejo)

  - Replicación Maestro-Esclavo
  - Particionamiento
  - Replicación peer-to-peer

Map-reduce

Replicación



### Introducción

Introducción

Un solo servidor

Sharding

Sharding

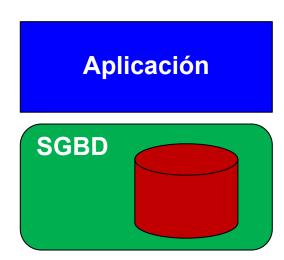
> Preferida por ser la más simple

Replicación

El uso de NoSQL se justificaría solo por cuestiones relacionadas con el modelo de datos

Map-reduce

- \_ Ej: Las BD de Grafos se suelen utilizar con esta arquitectura
- \_ Datos agregados que se procesan en el nivel de aplicación y se recuperan juntos





## Particionamiento (Sharding)

Introducción

Varios usuarios accediendo a partes distintas de la base de datos

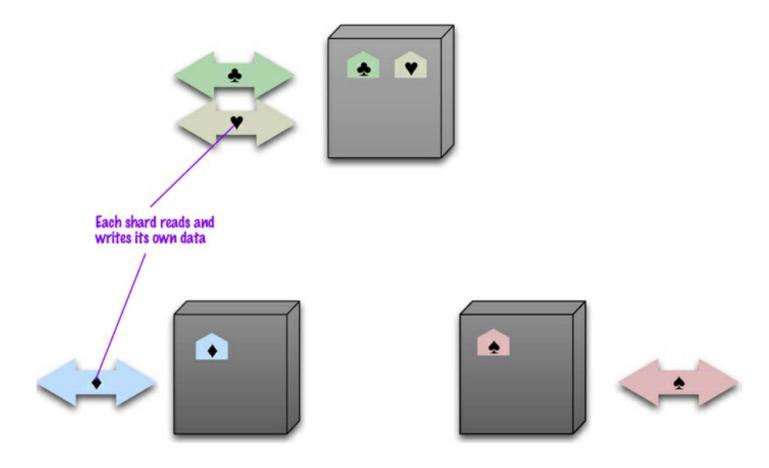
Caso ideal: Cada usuario acaba accediendo a un nodo distinto

Escalabilidad horizontal



Replicación

Map-reduce







## Particionamiento (Sharding)

Introducción

**Sharding** 



Replicación

Map-reduce

#### Localidad de los datos

- Intentar que los datos que se acceden juntos estén almacenados en el mismo nodo
- - Colocar datos que se acceden juntos dentro del mismo agregado
  - Utilizar el agregado como unidad de datos para la distribución
- Incluso mantener juntos agregados que suelen accederse juntos
  - Cuando se conoce el orden más típico de acceso
- Tener los datos lo más cerca posible de donde son utilizados con más frecuencia
  - Ejemplo: Los pedidos de Boston almacenados en el servidor de la costa este
  - ▶ MongoDB: Uso de Zonas en el Sharding
- Mantener todos los nodos con una carga de datos similar
  - Utilizar distribuciones uniformes de los datos
    - Misma probabilidad para todos los nodos





## Particionamiento (Sharding)

Introducción

Sharding

Replicación

Map-reduce

#### Implementación del Sharding en el nivel de aplicación

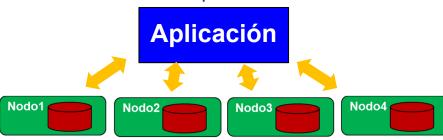
- Aplicaciones con código mucho más complejo
- > Necesidad de cambiar la aplicación al reorganizar datos
- Muchas BD NoSQL hacen una gestión automática del Sharding
  - Asumen la responsabilidad del particionamiento
  - Simplifican la labor de la aplicación

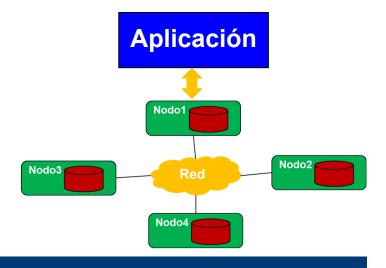
#### Rendimiento

- Particionamiento mejora lecturas y escrituras
- Replicación puede mejorar lecturas, pero puede empeorar escrituras

#### Fiabilidad

- Sharding no mejora la disponibilidad
- > Aumenta la probabilidad de fallo.









Introducción

Sharding

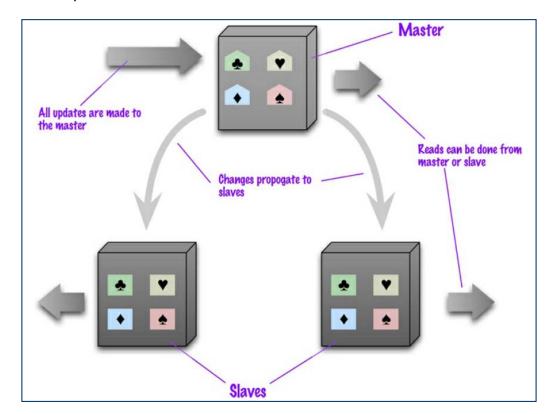
Replicación



Map-reduce

#### Replicación maestro-esclavo

- Datos replicados en varios nodos.
- - \_ Autoridad como fuente de los datos y responsable de su actualización
- Resto de nodos: esclavos (o secundarios)
- Proceso de replicación sincroniza los esclavos con el maestro





Introducción

Sharding

Replicación



Map-reduce

#### Replicación maestro-esclavo

 Buena solución cuando la aplicación es intensiva en lecturas

#### Ventajas

- Alta disponibilidad para lecturas (IMPORTANTE)
  - Si el maestro falla los esclavos pueden atender peticiones de lectura
- Sustitución del maestro ante un fallo
  - Si tenemos replicación completa del maestro podemos hacer recuperación en caliente
  - sustitución del maestro manual o automática

#### Problemas

- \_ Maestro cuello de botella en modificaciones. Problemas con muchas escrituras
- Baja disponibilidad en escrituras.
- Problemas de **Consistencia** 
  - Lecturas de esclavos distintos pueden dar resultados distintos para el mismo dato
  - Un cliente podría no conseguir leer una actualización recién escrita por el mismo
    - Escritura del maestro y lectura del esclavo antes de sincronizar.







Introducción

Sharding

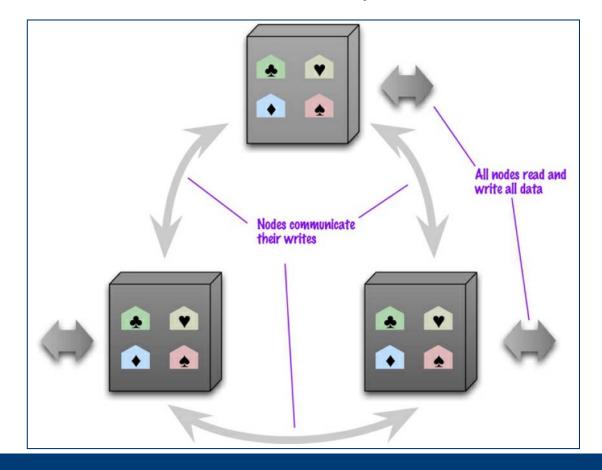
Replicación



Map-reduce

#### Replicación peer-to-peer

- Motivación: problemas de la arquitectura maestro-esclavo
  - \_ Escalabilidad en escrituras: maestro cuello de botella.
  - Baja disponibilidad: maestro punto único de fallo.
- > **Solución**: Eliminar la distinción entre maestro y esclavos







Introducción

Sharding

Replicación



Map-reduce

Replicación peer-to-peer

- Problemas
  - Consistencia
    - Dos usuarios modificando el mismo dato al mismo tiempo en dos nodos distintos (conflicto write-write)
      - **Grave!!**: Las inconsitencias read-write crean problemas transitorios, pero las write-write, crean problemas que perduran.
  - Se verán soluciones más detalladas en la parte de consistencia
- > Soluciones generales
  - Coordinar las replicas durante las escrituras
    - Coste de red adicional para la coordinación
    - Con actualizar la mayoría de forma coordinada sería suficiente
  - \_ Asumir las inconsistencias e intentar arreglarlas combinando réplicas

Compromiso

Consistencia vs Disponibilidad



Introducción

Sharding

Replicación



Map-reduce

Combinación de particionamiento y replicación

- Con replicación maestro-esclavo
  - Un maestro único para cada partición
  - Dependiendo de la configuración
    - Elegir maestro y esclavos a nivel de cluster
    - Elegir maestro y esclavos para cada partición
- Con replicación peer-to-peer
  - Muy común en soluciones NoSQL con modelos de tipo column-family
  - Replicación con factor 3
    - Cada partición tiene tres copias en tres nodos
    - Si un nodo falla, las particiones de ese nodo se distribuyen entre los demás.





Introducción

Sharding

Replicación

Map-reduce



#### Cambios en la forma de procesar

- Arquitectura centralizada
  - Procesamiento en el cliente
    - (+) Más flexible. (-) Mover datos del servidor al cliente
  - Procesamiento en el servidor
    - (-) Menos cómodo para programar. (+) Más eficiente
- Arquitectura distribuida
  - \_ Muchas máquinas entre las que repartir la carga de procesamiento
  - Intentar minimizar el tráfico de datos entre nodos

#### Patrón Map-Reduce

- Forma de programar el procesamiento para minimizar tráfico entre nodos
- Ejemplo de plataforma: Apache Hadoop
- Varias bases de datos NoSQL tienen su propia implementación
- Basado en operaciones Map y Reduce de lenguajes de programación funcional



Introducción

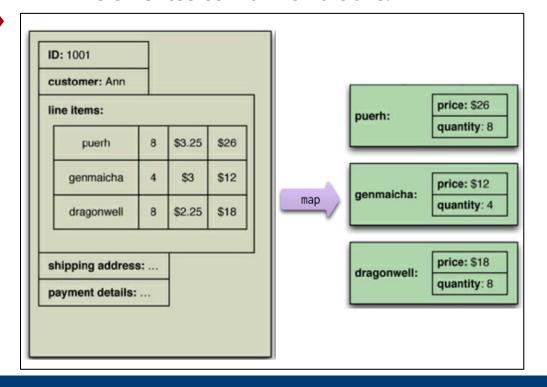
Sharding

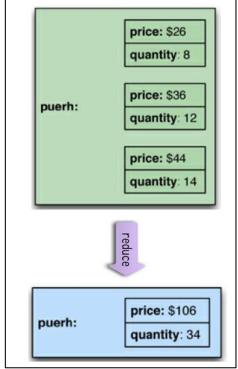
Replicación

Map-reduce



- Ejemplo: Obtener los ingresos por cada producto en los últimos 7 días.
  - Necesitamos procesar en todos los nodos
- Map: Para cada agregado genera un conjunto de pares clavevalor.
- Reduce: Sobre el resultado del Map, agrega valores de elementos con la misma clave.









Introducción

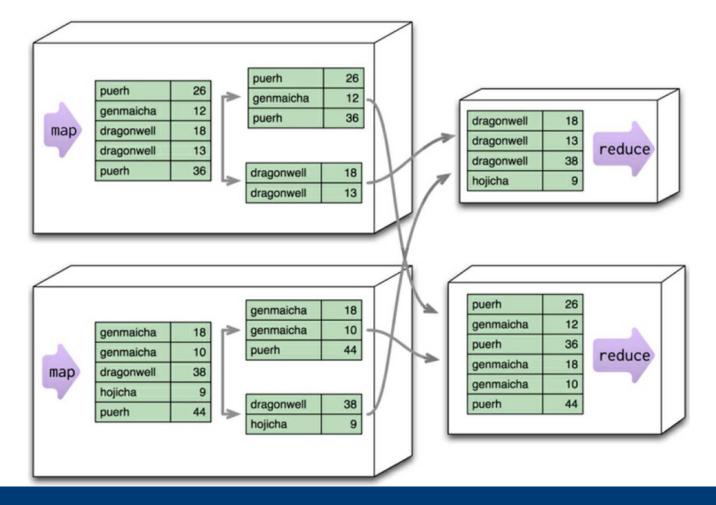
Sharding

Replicación

Map-reduce

#### Paralelización de la ejecución de la operación reduce

- Las operaciones Map en cada agregado son independientes con lo que se pueden paralelizar fácilmente
- Paralelizar reduce necesita reparticionar la salida del map (Shuffling)







Introducción

Sharding

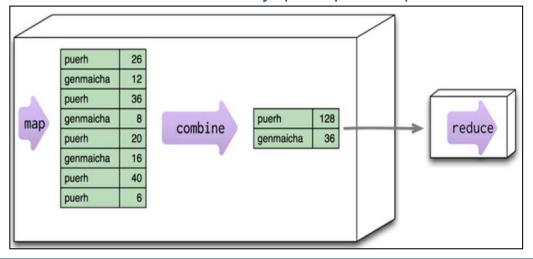
Replicación

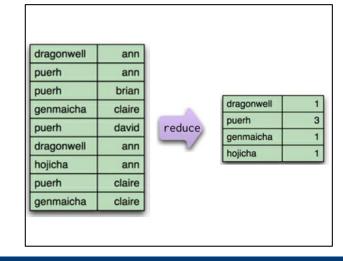
Map-reduce



#### Paralelización de la ejecución de la operación reduce

- Minimizar el movimiento de datos entre el map y el reduce
- Reducer combinable
  - Misma forma en la entrada que en la salida
  - Se puede aplicar en cada nodo antes de enviar los datos.
  - Se envían datos ya parcialmente agregados
  - Se podría empezar el reduce incluso antes de terminar el map
- No todas las operaciones reduce son combinables
  - \_ Ejemplo: Una función que cuenta. Combina sumando y no contando
- > Algunos sistemas solo admiten reducers combinables
  - Si no lo son hay que separar el procesamiento en pasos (pipelines)









Introducción

Sharding

Replicación

Map-reduce

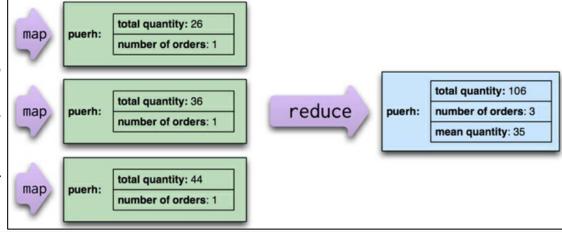


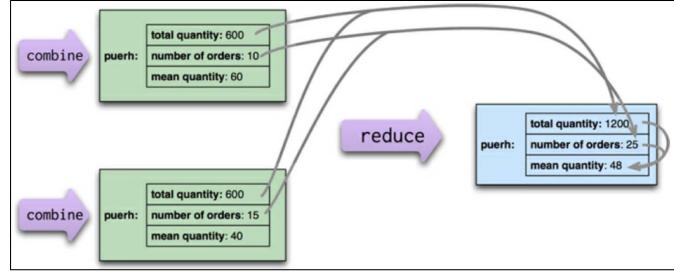
- Restricciones en los cálculos
  - \_ Tarea map opera solo sobre un agregado

 Tarea reduce opera solo sobre una clave

Ejemplo: No podemos combinar dos medias parciales para obtener la media total

 Necesitamos calcular una suma y una cuenta









Introducción

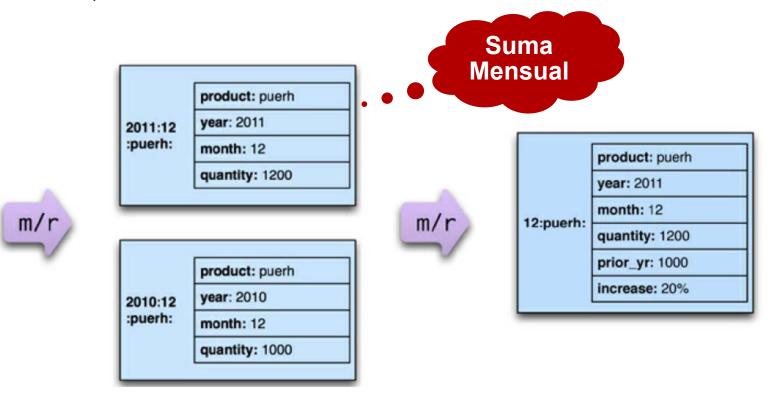
Sharding

Replicación

Map-reduce

#### Componiendo cálculos Map-Reduce

- En casos más complejos necesitaremos descomponer el cálculo en varias etapas Map-Reduce
- Ejemplo
  - \_ Comparar las ventas de cada mes de 2011 con el mismo mes del año anterior







Introducción

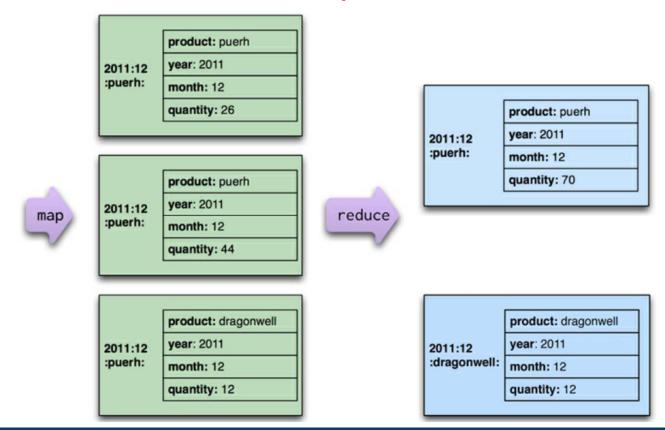
Sharding

Replicación

Map-reduce

#### Componiendo cálculos Map-Reduce

- En casos más complejos necesitaremos descomponer el cálculo en varias etapas Map-Reduce
- Ejemplo
  - Comparar las ventas de cada mes de 2011 con el mismo mes del año anterior
    - Calculo de la suma mensual (Map-Reduce)







Introducción

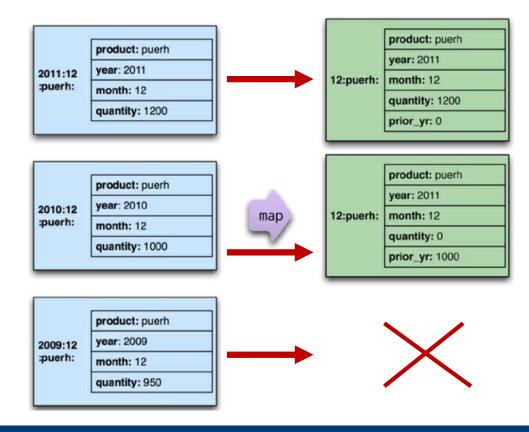
Sharding

Replicación

Map-reduce

#### Componiendo cálculos Map-Reduce

- En casos más complejos necesitaremos descomponer el cálculo en varias etapas Map-Reduce
- Ejemplo
  - Comparar las ventas de cada mes de 2011 con el mismo mes del año anterior
    - Cálculo de cantidad de año 2011 y cantidad del año previo (Map)







Introducción

Sharding

Replicación

Map-reduce



- En casos más complejos necesitaremos descomponer el cálculo en varias etapas Map-Reduce
- Ejemplo
  - Comparar las ventas de cada mes de 2011 con el mismo mes del año anterior
    - Resultado final (Reduce)

product: puerh
year: 2011
month: 12
quantity: 1200
prior\_yr: 0

product: puerh
year: 2011

12:puerh: month: 12
quantity: 0
prior\_yr: 1000

reduce

product: puerh
year: 2011
month: 12
quantity: 1200
prior\_yr: 1000
increase: 20%





Introducción

Sharding

Replicación

Map-reduce



- Lenguajes especializados en este tipo de programación (ecosistema Hadoop)
  - \_ Pig
  - \_ Hive (Sintaxis similar a SQL)

### Map-Reduce Incremental

- > A veces los datos llegan a través de un flujo continuo
  - \_ Empezar cada cálculo desde el principio con todos los datos puede no ser viable
- Deración Map es fácil de ejecutar de forma incremental
  - Cada tarea Map es independiente de las demás
- > Tareas Reduce dependen de muchos resultados de diferentes Map.
  - Tareas reduce que se aplican a resultado Map que no cambiaron no necesitan ejecutarse de nuevo
  - Reducer combinable y cambios aditivos: solo hay que aplicar reduce sobre cambios.
    - Caso contrario: Usar redes de dependencias para recalcular solo las partes necesarias, dependientes de los cambios en la entrada.





#### Bases de Datos a Gran Escala

Master Universitario en Tecnologías de Análisis de da Datos Masivos: Big Data Escola Técnica Superior de Enxeñaría (ETSE) Universidade de Santiago de Compostela (USC)



# Bases de Datos NoSQL: Distribución

## José R.R. Viqueira

Centro Singular de Investigación en Tecnoloxías Intelixentes (CITIUS) Rúa de Jenaro de la Fuente Domínguez,

15782 - Santiago de Compostela.

**Despacho**: 209 **Telf**: 881816463

Mail: <u>jrr.viqueira@usc.es</u>

**Skype**: jrviqueira

**URL**: https://citius.gal/team/jose-ramon-rios-viqueira

Curso 2023/2024