

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 da Información (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: http://citius.usc.es/equipo/persoal-adscrito/jrr.viqueira

Curso 2020/2021



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.

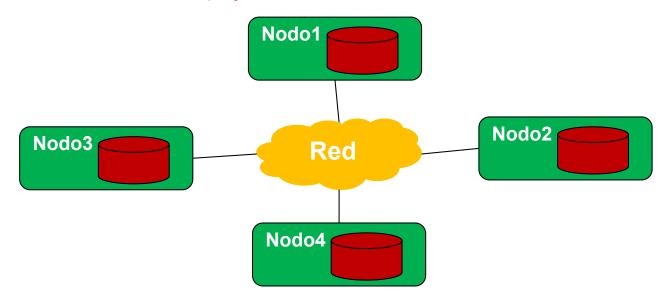
Replicación

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

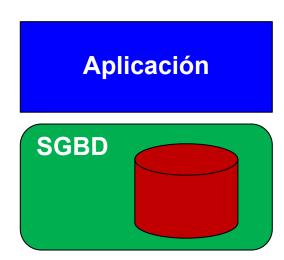
> Preferida por ser la más simple

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

Colocar partes distintas de los datos en nodos distintos

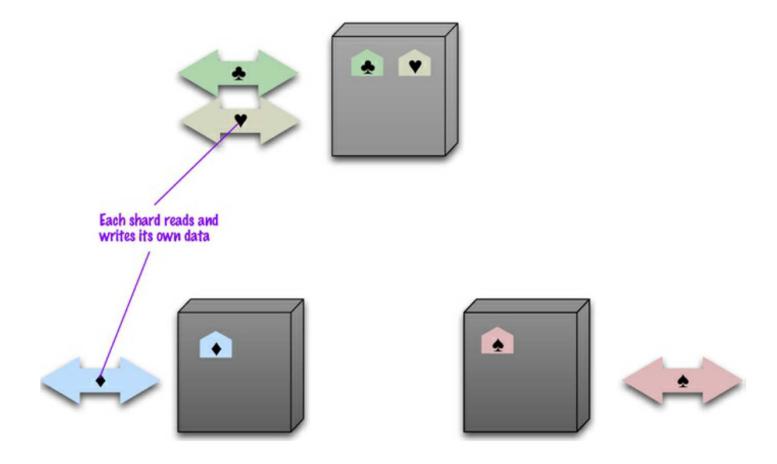
Caso ideal: Cada usuario acaba accediendo a un nodo distinto

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

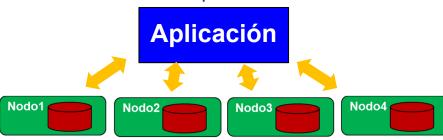
- Aplicaciones con código mucho más complejo
- > Necesidad de cambiar la aplicación al reorganizar datos
- Muchas BD NoSQL hacen una gestión automática del Sharding
 - Asumen la responsabilidad del particionamiento
 - Simplifican la labor de la aplicación

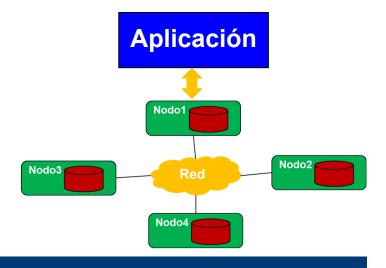
Rendimiento

- 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

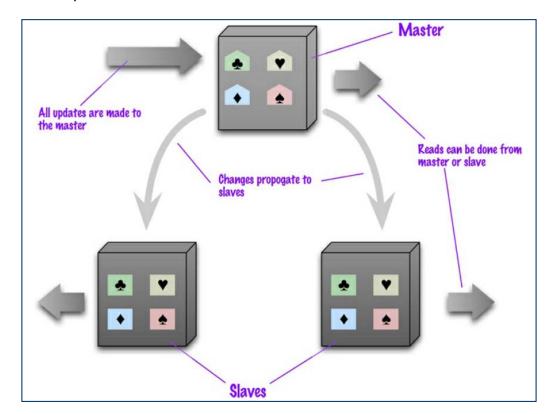
Replicación



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

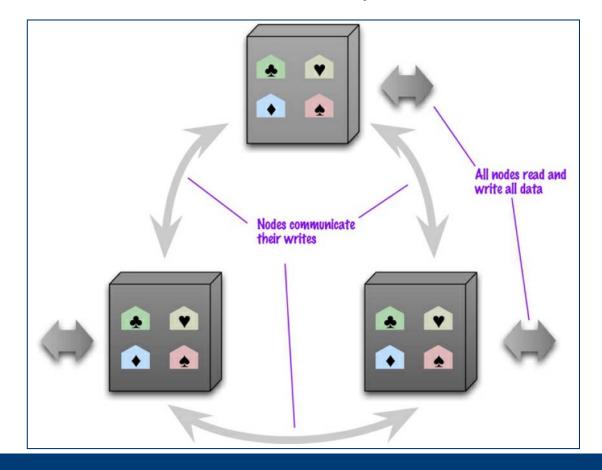
Replicación



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

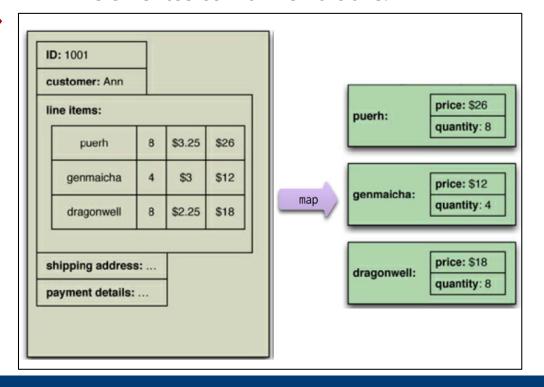
Sharding

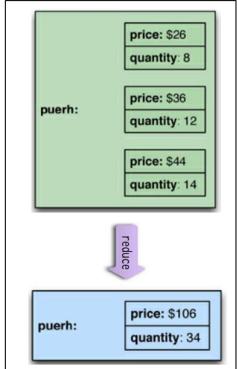
Replicación

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

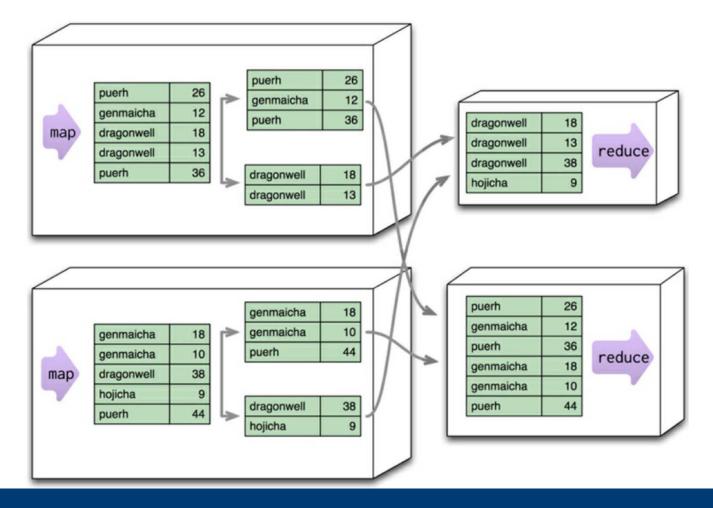
Sharding

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

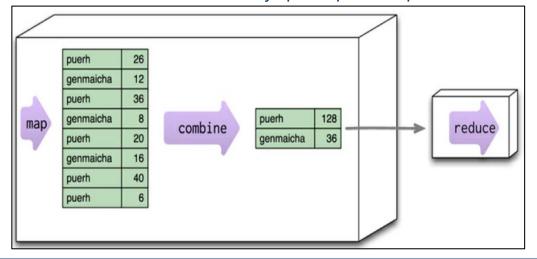
Replicación

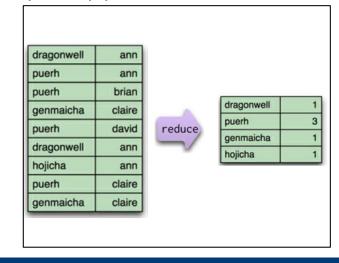
Map-reduce



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

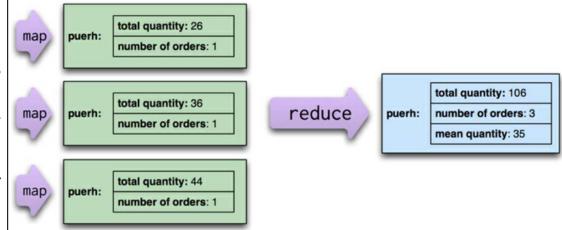
Replicación

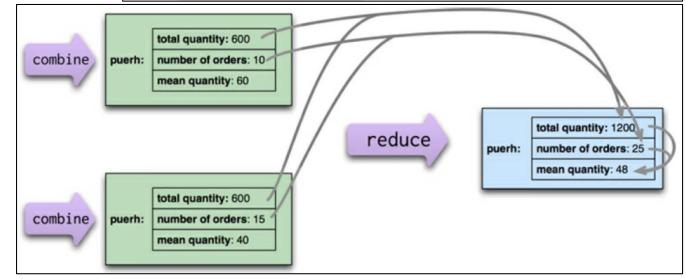
Map-reduce



- 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

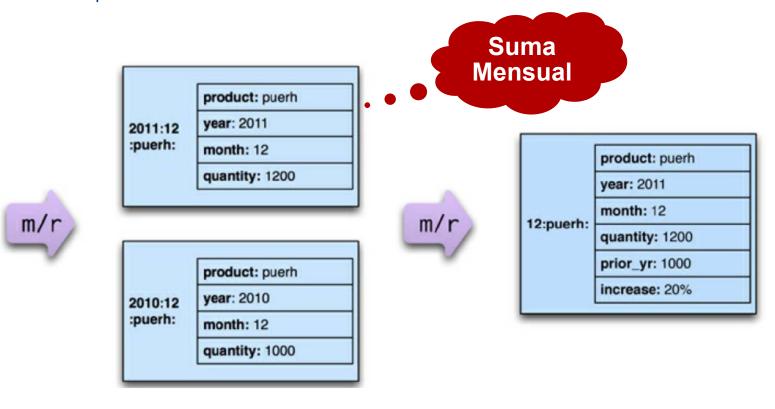
Sharding

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

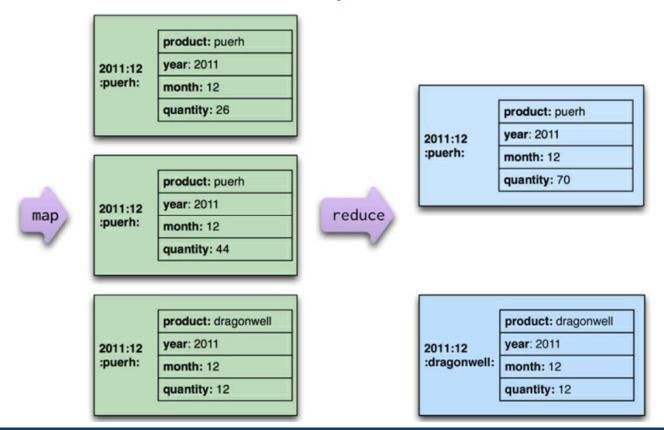
Sharding

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

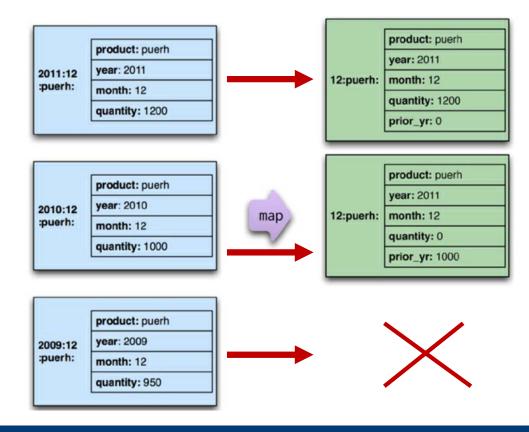
Sharding

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
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 da Información (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: http://citius.usc.es/equipo/persoal-adscrito/jrr.viqueira

Curso 2020/2021