Instituto Tecnológico de Costa Rica

IC4302 - Bases de Datos II

Resumen 2

Profesor: Nereo Campos Araya

Estudiante: Melany Salas Fernández - 2021121147

Introducing Amazon Redshift

Antes, cuando el volumen de datos crecía o se quería aceptar a más usuarios, se tenía dos opciones: pasar por un proceso de mejora (lo que era bastante costoso) o hacer consultas de manera que el performance disminuía (era lento). Además, cuando se llegaba al límite, se veían forzados a hacer cambios significativos, migrando de máquinas/servicios y demás.

La llegada de cloud data warehouses cambió la forma en la que las entidades piensan.

Amazon Redshift es un **data warehouse** que simplifica el análisis de datos con inteligencia de negocios (BI). Usa almacenamiento columnar con procesamiento paralelo masivo (MPP) a un bajo costo. Permite crecer al guardar datos en **Amazon S3**, este es uno de servicios de AWS de crecimiento más rápido a través de los años.

Modern Analytics and data warehousing architecture

Los datos entran a una data warehouse desde sistemas transaccionales y bases de datos relaciones, que incluyen datos estructurados, semi estructurados y no estructurados. Los usuarios pueden acceder estos datos mediante herramientas de business intelligence (BI) y clientes SQL.

Data warehouse y Online transaction processing database (OLTP)

Data warehouse	OLTP
Optimizada para lotes de escritura y lectura de muchos datos	Optimizada para escritura continua y muchas operaciones de lectura pequeñas
Esquemas no normalizados	Esquemas altamente normalizados
Alto rendimiento de datos	Alto rendimiento de transacciones

Es recomendable construir un data pipeline eficiente para extraes los datos del sistema fuente y convertirlos en un esquema funcional para data warehousing

AWS analytics services

Ayuda a convertir datos para dar respuestas mediante el análisis de servicios integrado. La rapidez con la que se den respuestas implica menor tiempo de configuración y conexión de los servicios de análisis en la nube. AWS da facilidad para construir data warehouses y data lakes, almacenamiento seguro en la nube, un stack integrado para el análisis, escalabilidad, un bajo costo y poco tiempo de producción.

Los datos están catalogados y listos para el análisis, usa **machine learning** para identificar duplicados. También hay un set de servicios para el análisis, estos se encuentran integrados en las capas de infraestructura, lo que permite aprovechar características brindadas y una reducción de costos y aumento velocidad.

Analytics architecture

Los **pipelines** se diseñan para hacer el manejo de grandes volúmenes de datos que ingresan de bases de datos, aplicaciones y otros. Estos tienen etapas:

1. Toma de datos : Puede recolectar distintos tipos de datos, como:

Tipo de datos	Características
Datos transaccionales	Datos de bases de datos SQL y noSQL
Datos Log	Captura de logs generados por el sistema para ayudar al solucionar problemas
Datos de Streaming	Datos que necesitan ser recolectados, guardados y procesados de forma continua
Datos Entrada/salida	Mensajes enviados por sensores y dispositivos

- 2. Procesamiento de datos: Los datos pueden ser analizados para extraer información valiosa. Hay 2 tipos:
 - Batch: Esta el Extract Transform Load (ETL) que procesa datos extraídos de multiples fuentes y la
 carga en un sistema warehouse, es continua y bien definida. También está Extract Load Transform (ILT)
 que extrae los datos y los carga al sistema, para después hacer el análisis. Por último, está el Online
 Analytical Processing (OLAP) que guarda datos de esquemas multidimensionales, permitiendo extraer
 datos de varias dimensiones.
 - **Real-time**: Procesamiento de información de manera secuencial e incremental, brinda visibilidad en aspectos como actividad de clientes. Requiere alta concurrencia y escalabilidad.

3. Almacenamiento de datos :

- **Lake House**: Combinación de data warehouse y data lakes. permite hacer consultas en ambos y permite almacenar datos en archivos de formato abierto.
- Data warehouse: Análisis rápido en grandes volúmenes de datos.
- Data mart: Es un data warehouse especializado en un área especifica, son simples de diseñar y construir.
- **4. Visualización de datos** : Se pueden ver los datos mediante las mismas herramientas usadas para procesarlos o crear visualizaciones según se requiera.

Data warehouse technology options

• Row oriented databases: Almacena los datos como un bloque de filas, son más usadas en procesamiento de transacciones con OLTP. Se pueden optimizar mediante el uso de vistas, uso de particiones, entre otros. Esta forma no es la mejor, pues en la lectura de datos se debe leer sobre todas las columnas de todas las filas, en lugar de solo en las columnas que necesito.

• Column Oriented databases: Almacena los datos como si cada columna fuera un bloque, esto hace que sea más eficiente para consultas de lectura, porque solo se lee las columnas que me interesan, estas se usan más en el data warehousing.

• Massively Parallel Processing (MPP) architectures: Permite usar todos los recursos del clúster para el procesamiento de datos y mejorar el performance agregando nodos al clúster.

Amazon redshift deep dive

Ofrece beneficios para warehousing de buen rendimiento, además, incluye eficiencia en compresión y poco requerimiento de almacenamiento. Permite consultas rápidas usando el almacenamiento columnar, distribuyendo consultas entre nodos y usando paralelismo. Por otro lado, automatiza tareas como configuración, monitoreo, backups y otros, que facilitan el manejo.

Integration with data lake

Facilita consultas de lectura y escritura, permitiendo queries de archivos de formato abierto, se pueden exportar datos y, automáticamente, redshift se hace cargo del formato de estos, también permite datos de tablas externas, lo que da flexibilidad y estructura.

Performance

- Hardware de alto rendimiento que permite múltiples nodos.
- Aqua, que permite la aceleración de consultas, mediante el filtrado y agregaciones.
- Consultas rápidas y eficientes.
- Vistas materializadas para el almacenamiento de cálculos realizados previamente.
- Uso de machine learning con algoritmos para predecir consultas futuras
- Result caching para responder rápidamente consultas repetidas.

Durability and availability

Automáticamente **detecta y reemplaza nodos que fallan** dentro del clúster, Redshift intenta mantener al menos tres copias de los datos: una principal, una réplica y un backup. Además, se puede crear un mirror para que se gestione la replicación y los failovers.

Elasticity and Scalability

Permite escalar en procesamiento y almacenamiento, también, solo pagar por lo que se usa. Hay dos formas de procesar la escalabilidad:

- **Elactic resize**: Agrega los nodos necesarios para la carga de trabajo y los remueve cuando este termina, este proceso puede ser automatizado mediante un schedule.
- **Concurrency Scaling**: Aumenta la capacidad de forma automática cuando es necesario aumentar la concurrencia.

Operations

- Performance del clúster: Mantenimiento estadísticas precisas y almacenamiento eficiente.
- Optimización de costos: Permite suspender, pausar o reanudar clústers en tiempos específicos.
- Amazon Redshift Advisor: Permite mejorar el performance y disminuir los costos en los clústers, esta herramienta ofrece recomendaciones basadas en las cargas de trabajo del clúster.
- Interfaces: Redshift brinda una consola en línea que permite correr consultas SQL, también hay drivers como Java Database Connectivity (JDBC) y Open Database Connectivity(ODBC), que permiten trabajar con clientes SQL.
- **Security:** Redshift solo permite el acceso a los datos desde el nodo líder del clúster, permitiendo una capa de seguridad. El manejo de seguridad en la base de datos se hace mediante usuarios que tienen privilegios.
- **Cost Model:** No requiere compromisos a largo plazo, los cargos se basan en el tamaño y la cantidad de nodos que hay en un clúster. Además, no hay cargos extras por backups.
- **Ideal usage patterns:** Redshift es ideal para OLAP con herramientas de business Intelligence. Redshift le da soporte a datos semiestructurados y extiende datos entre data warehouse y data lake, lo que permite hacer análisis sobre grandes volúmenes de datos.

• Anti-patterns:

- OLTP: Data warehouse se diseña para dar resultados rápido y tiene grandes capacidades apara análisis de datos, si lo que se requiere es un sistema transaccional rápido, es mejor usar una base de datos SQL o noSQL.
- Datos no estructurados: Los datos en redshift deben ser estructurados y definidos por un esquema.
- BLOB data: Para almacenamiento de archivos binarios grandes es preferible almacenar en S3.