"Diseño físico y optimización de consultas en el caso SuperAndes"

Juan Sebastián Alegría Zúñiga, Jaime Andrés Torres Bermejo ISIS2304 – Iteración 4 – Proyecto de curso - Caso SuperAndes Universidad de los Andes, Bogotá, Colombia

j.alegria@uniandes.edu.co, j.torres16@uniandes.edu.co

Fecha de presentación: diciembre 4 de 2022

1	Intro	ducción	. I
2	Resu	ltados	. 1
2	.1	Modelos	. 1
2	.2	Diseño físico	. 2
2	.3	Resultados logrados	. 3
2	.4	Estructura del proyecto	. 3
2	.5	Resultados no logrados	. 4
2	.6	Balance de pruebas	. 4
3	Plane	es de ejecución	. 4
3	.1	RFC10	. 4
3	.2	RFC11	
3	.3	RFC12	. 5
3	.4	RFC13	. 6
3	.5	Efectos de la selectividad durante la consulta	. 7
4	Cons	ultas SQL	. 9
4	.1	RFC10	. 9
4	.2	RFC11	10
4	.3	RFC12	10
4	.4	RFC13	11
5	Dise	ño de datos	12
6	Plane	es de optimización	15
6	.1	Análisis de ejecución de consultas entre aplicaciones	15
-		clusiones	
		ografía	
O	ווטום	Ugialia	ıυ

1 Introducción

Este documento presenta los resultados obtenidos para la cuarta iteración del proyecto SuperAndes en el curso Sistemas Transaccionales de la Universidad de Los Andes.

2 Resultados

2.1 Modelos

A continuación, se presenta tanto el modelo conceptual como relacional, luego de haberlo normalizado y agregado atributos útiles para la implementación de los requerimientos del caso:

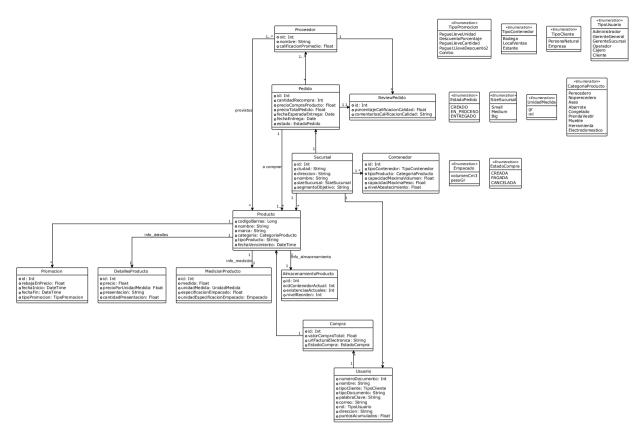


Figura 1. Modelo conceptual

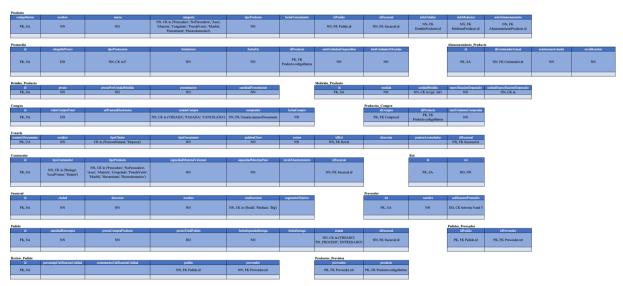
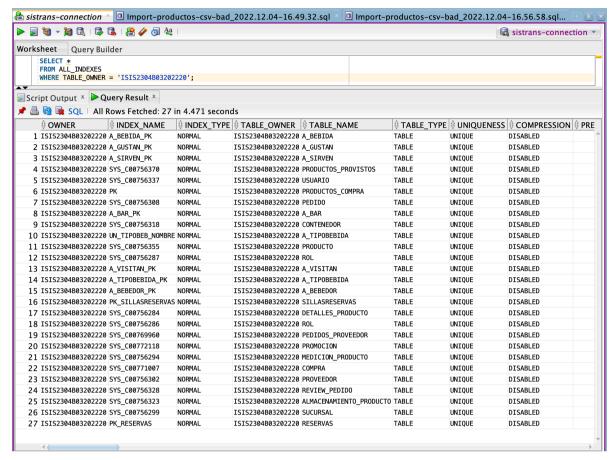


Figura 2. Modelo relacional

2.2 Diseño físico

A continuación, se presenta una captura de pantalla en la que se evidencia los índices generados automáticamente por Oracle. En su mayoría son llaves primarias de las tablas, creados a partir de las restricciones. Posiblemente, Oracle los creo para realizar las queries y joins de manera eficiente. Estos son en su mayoría índices primarios, que son de gran valor para encontrar rápidamente los registros deseados y contribuyen a los requerimientos funcionales de consulta.



Para los requerimientos con rangos de fechas nos hubiera gustado utilizar índices secundarios que permitan filtrar por buckets de información los registros, pero descartamos la idea por el espacio que conllevaría esto. De resto, nos parece que Oracle, al ser un lenguaje declarativo, nos otorgó índices bastante útiles para nuestros requerimientos funcionales de consulta, por lo que no requerimos la creación de nuevos índices.

2.3 Resultados logrados

Se lograron generar no solamente un script de generación de datos el cual nos diese resultados en la forma de tuplas utilizando varias librerías de Python, y junto con eso y SQL Loader, se expandió considerablemente el número de registros en la base de datos. Dado que esto nos permitía revisar la ejecución en base de datos de las consultas, a la hora de crear RFC 10, 11, y 13 pudimos comprobar su eficiencia dadas tablas que, en conjunto, estaban rondando el millón de registros. Con ninguna sobrepasando los 30 segundos de ejecución sobre el tiempo de prueba dado. En general el propósito principal de esta iteración se logró cumplir satisfactoriamente.

2.4 Estructura del proyecto

- En 'docs/javadocs/' podrá encontrar la documentación autogenerada del proyecto JDO.
- En 'docs/modelos/' podrá encontrar el modelo relacional y conceptual utilizado para este proyecto.
- En 'docs/sql/create-tables/' podrá encontrar todas las sentencias de creación de tablas.
- En `docs/sql/data` podrá encontrar sentencias de limpieza de base de datos y scripts de creación del esquema completo.
- En 'docs/sql/data-population' podrá encontrar sentencias de inserción de registros de prueba para poblar la base de datos y soportar los requerimientos funcionales.

- En `docs/sql/rfc` podrá encontrar sentencias de consulta para soportar los requerimientos funcionales de consulta.
- En 'src/' podrá encontrar el código fuente del proyecto.
- En 'docs/sql-generator/src' podrá encontrar el script de generación de datos masivos.
- En `docs/sql-generator/build` podrá encontrar archivos CSV generados para poblar la base de datos con alrededor 1 millón de datos.

2.5 Resultados no logrados

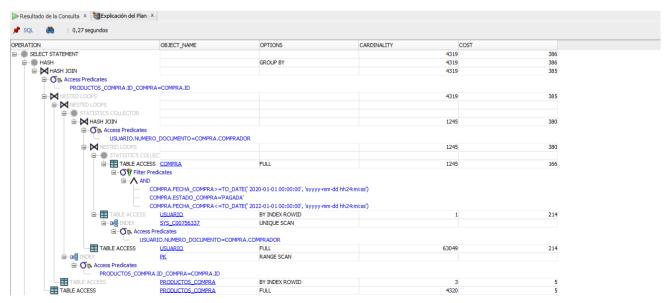
A pesar de que se realizaron todas las consultas SQL necesarias para ejecutar en su totalidad los requerimientos de esta iteración, no se logró crear todos los métodos necesarios para visualizar su funcionamiento en la interfaz gráfica. Se crearon muchos de los métodos requeridos para satisfacer los requerimientos en la interfaz, interfazSuperAndes, negocio/SuperAndes, la mayoría en PersistenciaSuperAndes, y únicamente quedó faltando los SQL<Entidad> que se encargaban de ejecutar las sentencias SQL ya creadas en docs. Además de esto, aunque se lograron consultas parciales de RFC12 las cuáles respondían partes de la pregunta formulada, el sistema de queries de Oracle no nos permitió unir dichas consultas en una sola query, por lo que en el documento sql y en las query, quedaron separados.

2.6 Balance de pruebas

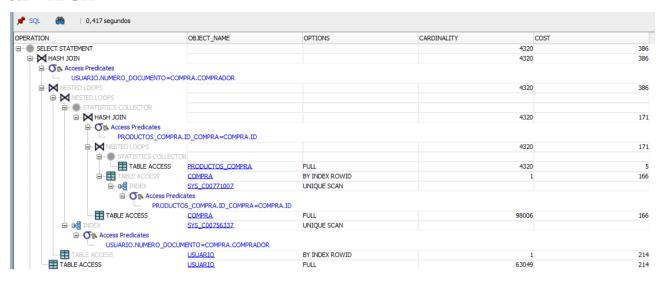
A pesar de que no se realizaron pruebas unitarias o manejo de QA como se habría esperado del enunciado, se pudo generar una base de datos la cual nos permitiera correr los query especificados con datos relativamente realistas, y a la hora de probar los datos generados por esta mock data y compararlos con lo que nos debería dar una consulta de este tipo, se estableció que las consultas SQL realizadas funcionaban de forma adecuada para solucionar los problemas establecidos. Y esta carga de datos nos implicó el manejo de tuplas con los datos y condiciones establecidas, a partir de los cuales se puede establecer que las pruebas de integridad, de ser construidas formalmente, funcionarían prácticamente a la perfección.

3 Planes de ejecución

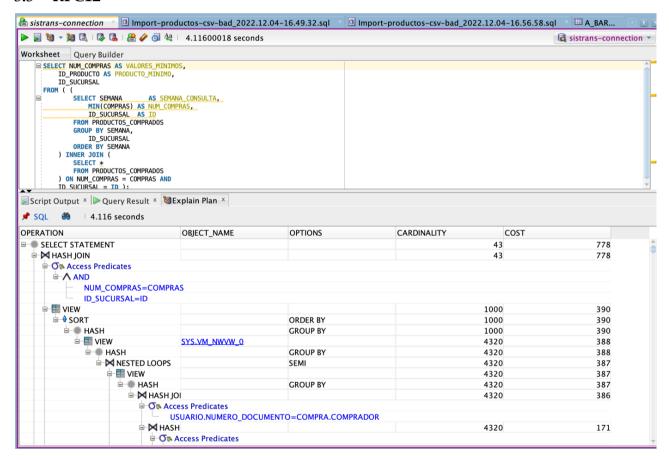
3.1 RFC10

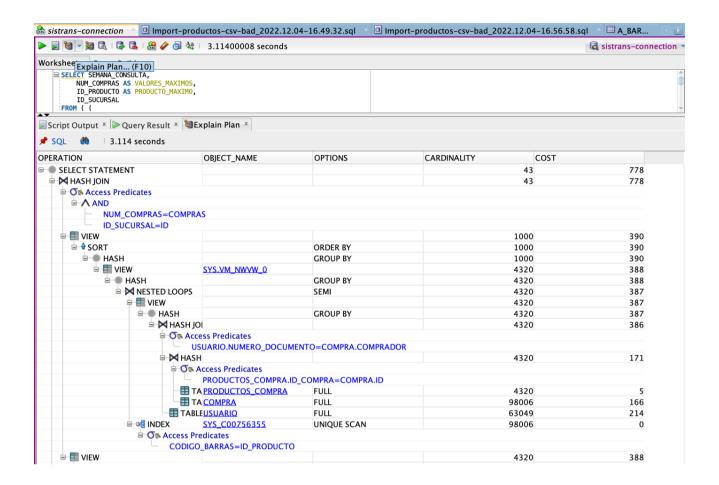


3.2 RFC11

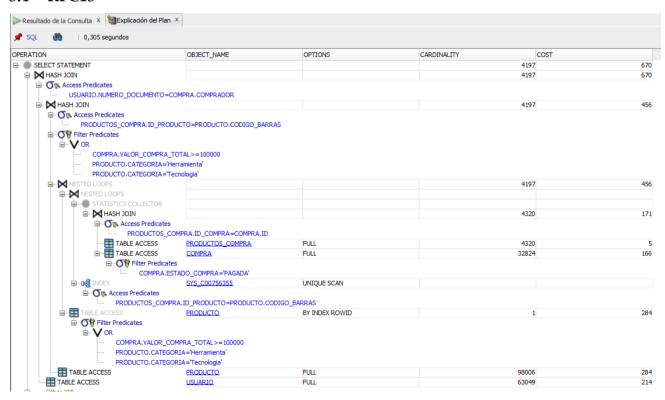


3.3 RFC12

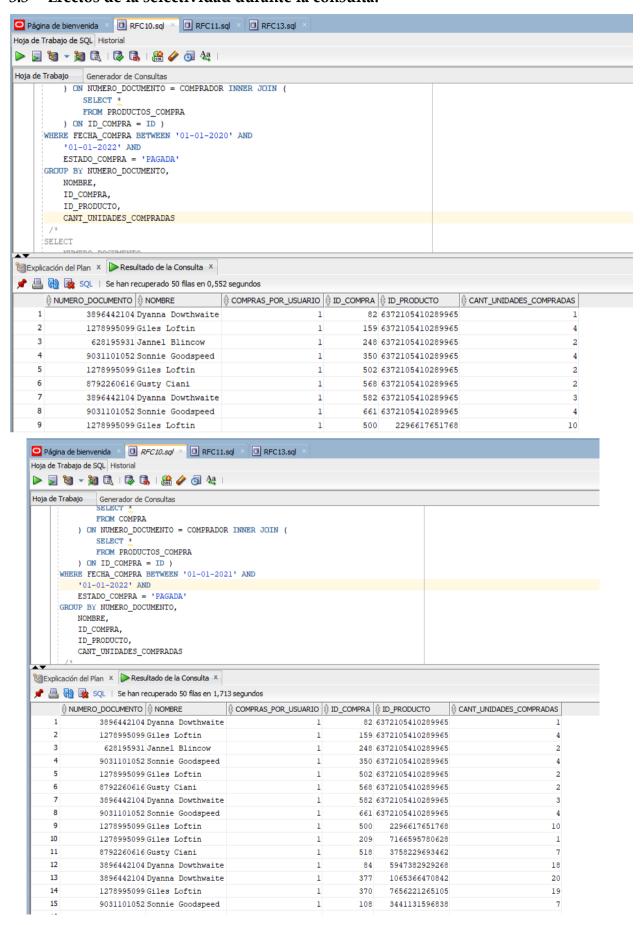


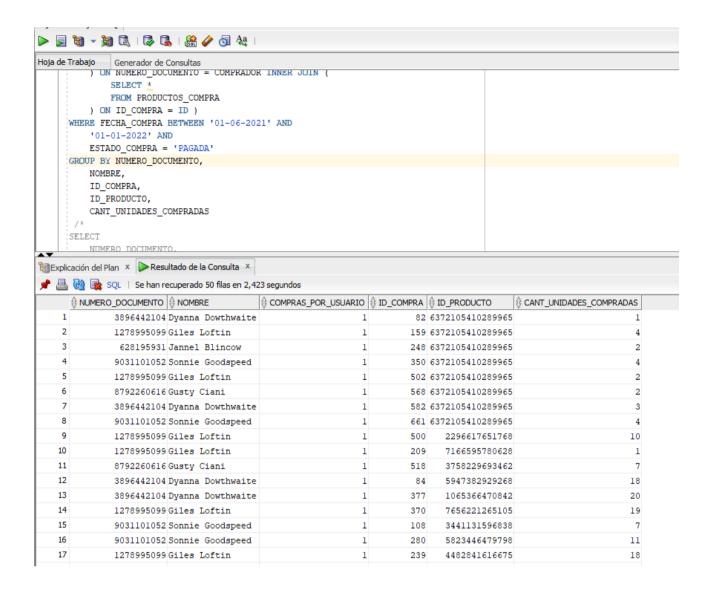


3.4 RFC13



3.5 Efectos de la selectividad durante la consulta.





A la hora de establecer el impacto de la selectividad con respecto a la ejecución, utilizamos el RFC10 para medir el impacto que una mayor o menor selectividad sobre los datos puede tener durante el tiempo de ejecución.

Utilizando las fechas de parámetro requeridas para la ejecución de la consulta como la variable a modificar, tomando un rango de fechas mayor (que conduce a que la selectividad disminuya) o menor (que conduce a que la selectividad aumente).

Dados estos resultados, concluimos que entre mayor la selectividad del rango, mayor el tiempo de consulta, esto lo podemos explicar a partir del algoritmo interno de consulta usado por Oracle. Pues este parece estar haciendo una mayor cantidad de comparaciones al aumentar la selectividad, intentando conseguir el rango de fechas estipulado.

Sin embargo, es posible que estos datos también se vean afectados por registros en caché del computador o directamente por ejecuciones hechas en sistemas operativos o entornos de desarrollo diferentes

4 Consultas SQL

4.1 RFC10

```
SELECT
    NUMERO DOCUMENTO,
   NOMBRE,
    COUNT (NOMBRE) AS COMPRAS POR USUARIO,
    ID COMPRA,
    ID PRODUCTO,
    CANT UNIDADES COMPRADAS
FROM
    ( (
        SELECT
        FROM
           USUARIO
    ) INNER JOIN (
        SELECT
        FROM
           COMPRA
    ) ON NUMERO DOCUMENTO = COMPRADOR INNER JOIN (
        SELECT
        FROM
            PRODUCTOS_COMPRA
    ) ON ID_COMPRA = ID )
WHERE
    FECHA COMPRA BETWEEN ?
    AND ESTADO COMPRA = 'PAGADA'
    AND CANT_UNIDADES_COMPRADAS = ?
GROUP BY
    NUMERO DOCUMENTO,
    NOMBRE,
    ID COMPRA,
    ID PRODUCTO,
```

```
4.2 RFC11
```

```
SELECT
  FROM
       (
          SELECT
          FROM
              COMPRAS USUARIO
          WHERE
              NUMERO DOCUMENTO NOT IN (
                  SELECT
                      NUMERO DOCUMENTO
                  FROM
                      USUARIOS CON COMPRA
                  WHERE
                      FECHA COMPRA BETWEEN ?
                      AND ?
                      AND ESTADO COMPRA = 'PAGADA'
                  );
4.3 RFC12
CREATE VIEW PRODUCTOS COMPRADOS AS (
    SELECT SEMANA,
    ID PRODUCTO,
    COMPRAS,
    ID_SUCURSAL FROM ( (SELECT TRUNC(FECHA_COMPRA, 'IW') AS SEMANA,
ID PRODUCTO, COUNT(ID PRODUCTO) AS COMPRAS, ID SUCURSAL FROM
USUARIOS CON COMPRA GROUP BY FECHA COMPRA, ID PRODUCTO, ID SUCURSAL
ORDER BY FECHA COMPRA) INNER JOIN (SELECT CODIGO BARRAS, NOMBRE FROM
PRODUCTO) ON CODIGO BARRAS = ID PRODUCTO ) GROUP BY SEMANA,
    ID PRODUCTO,
    COMPRAS,
    ID SUCURSAL
);
SELECT *
FROM PRODUCTOS COMPRADOS;
```

```
SELECT SEMANA CONSULTA,
    NUM COMPRAS AS VALORES MAXIMOS,
    ID PRODUCTO AS PRODUCTO MAXIMO,
    ID SUCURSAL
FROM ( (
        SELECT SEMANA AS SEMANA CONSULTA,
           MAX(COMPRAS) AS NUM COMPRAS,
            ID SUCURSAL AS ID
        FROM PRODUCTOS COMPRADOS
        GROUP BY SEMANA,
            ID SUCURSAL
        ORDER BY SEMANA
    ) INNER JOIN (
        SELECT *
        FROM PRODUCTOS COMPRADOS
    ) ON NUM COMPRAS = COMPRAS AND
    ID \ SUCURSAL = ID );
SELECT NUM COMPRAS AS VALORES MINIMOS,
    ID PRODUCTO AS PRODUCTO MINIMO,
    ID SUCURSAL
FROM ( (
       SELECT SEMANA AS SEMANA CONSULTA,
           MIN(COMPRAS) AS NUM COMPRAS,
           ID SUCURSAL AS ID
        FROM PRODUCTOS COMPRADOS
        GROUP BY SEMANA,
            ID SUCURSAL
       ORDER BY SEMANA
    ) INNER JOIN (
       SELECT *
        FROM PRODUCTOS COMPRADOS
    ) ON NUM COMPRAS = COMPRAS AND
    ID\_SUCURSAL = ID);
```

4.4 RFC13

SELECT

*

```
FROM
        SELECT
        FROM
                 SELECT
                     *
                 FROM
                     USUARIOS CON COMPRA
             )
             INNER JOIN (
                 SELECT
                 FROM
                     PRODUCTO
             )
             ON ID PRODUCTO = CODIGO BARRAS
        WHERE
            ESTADO COMPRA = 'PAGADA'
    )
WHERE
    VALOR COMPRA TOTAL >= 100000
    OR CATEGORIA IN ('Tecnologia',
    'Herramienta')
```

5 Diseño de datos

En iteraciones anteriores, utilizábamos la herramienta de Mockaroo para generar alrededor de 1000 registros por tabla, pero dado las limitaciones de las cuentas gratuitas, decidimos crear nuestro propio generador de datos para esta iteración.

Para generar un volumen de datos que nos permita verificar en un escenario real la eficiencia de nuestros requerimientos, se creó un script de Python en el que se indica el número de registros a crear por tabla para que se generen datos aleatorios utilizando la librería de Faker.

Cada tabla tiene alrededor de 100 000 registros para que de este modo nuestra base de datos tuviese alrededor de 1 millón de registros.

En un inicio, se establecieron las columnas o encabezados de la tabla en un array, y luego, por cada iteración se generaba un array de información falsa pero coherente a la tabla, representando un nuevo registro. A continuación se puede evidenciar un ejemplo de esto:

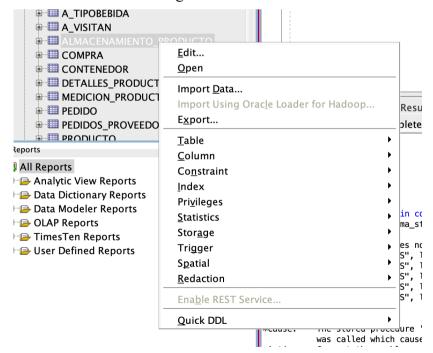
```
def generate_sucursal():
   ret = []
   ret.append([
        "ID",
        "CIUDAD",
        "DIRECCION",
        "NOMBRE",
        "SIZE_SUCURSAL",
        "SEGMENTO_OBJETIVO"
   1)
   for i in range(NUM_ENTRIES):
        ret.append([
            str(i),
            fake.city(),
            fake.address().replace('\n', ''),
            fake.street_name(),
            random.choice(["Small", "Medium", "Big"]),
            fake.text(max_nb_chars=10)
        1)
   return numpy.array(ret, dtype=object)
```

Después de esto, convertíamos los arrays nativos de Python a unos de numpy para que, cuando todas las tablas hayan generado sus datos, se escriba fácilmente a archivos CSV, desde un diccionario que contiene los datos de todas las tablas y los nombres de los archivos.

```
def array_to_csv(matrix):
    for item, array in matrix.items():
        print(f"Writing {item}...")
        with open(f'../build/{item}.csv', 'w+', newline='') as file:
            mywriter = csv.writer(file, delimiter=',')
            mywriter.writerows(array)
```

Estos archivos se exportaban a el directorio 'sql-generator/build/' y fueron los que posteriormente utilizamos para cargar la información a nuestra base de datos de Oracle.

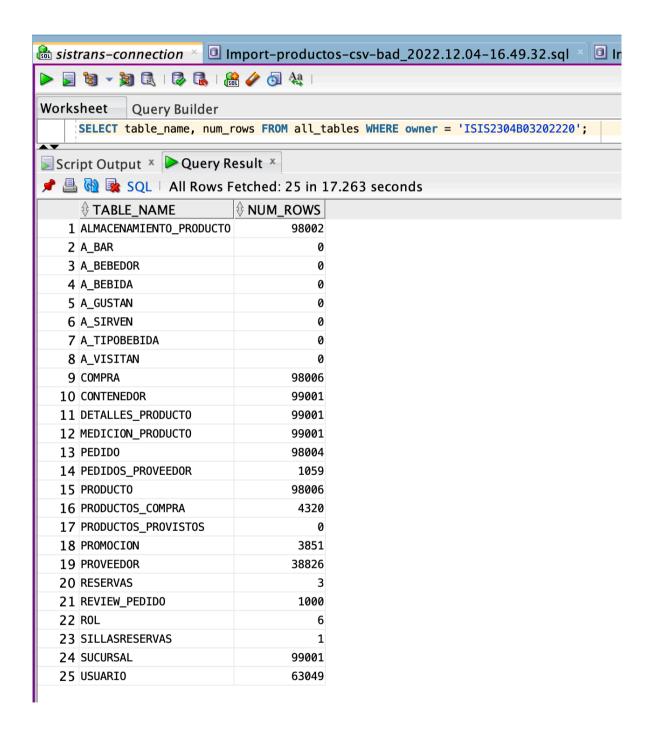
En SQL Developer, utilizamos la opción de importar datos desde un archivo local, y por cada tabla, se insertaron los archivos CSV generados anteriormente.



Finalmente, nuestra base de datos quedo con más de 900 000 registros en total, lo que es un número apropiado para las pruebas de eficiencia, sin llegar a sobrecargar nuestro sistema.

A medida que se insertaban más datos respecto al 20%, se demoraba más la inserción de los datos y por lo general aumentaban los conflictos.

En algunas tablas, fue un poco complicado sincronizar las llaves foráneas generadas con otras tablas que lo requieran, pero lo solucionamos parcialmente al generar las llaves primarias de estas a nivel global del generador de datos. A continuación, se muestran las estadísticas de las tablas relacionadas a nuestro usuario.



6 Planes de optimización

6.1 Análisis de ejecución de consultas entre aplicaciones

Analice la diferencia entre la ejecución de consultas delegada al manejador de bases de datos como Oracle y compárelo con una ejecución donde la aplicación trae los datos a memoria principal y resuelve con instrucciones de control (if, while, etc.), los operadores involucrados en las consultas como joins, selecciones y proyecciones.

R// La principal información entregada en este resultado es que la ejecución del programa se haría con un lenguaje de programación funcional, no declarativo.

Esto es importante porque implica que esta diferencia de ejecución se verá afectada no solamente por este hecho, sino también porque tendríamos un control mucho más granular sobre la forma en la cual manejamos estas consultas, es importante entender que Oracle es de código cerrado, por lo que no podemos hacer comparaciones exactas sobre que podríamos mejorar sobre su codebase, pero es posible que con optimizaciones como el manejo de concurrencia, la escritura de código elegante y bastante más especializado con respecto a estas consultas o incluso, con la opción de utilizar un código de relativamente bajo nivel, como Rust o C++, podamos mejorar los tiempos de consulta sobre Oracle.

Además, podemos ser mucho más específicos en nuestras optimizaciones de acuerdo con el caso de uso o situación problema en la que nos encontremos.

7 Conclusiones

Durante esta iteración, aprendimos a trabajar con grandes volúmenes de datos para reflexionar sobre la eficiencia y optimización de los requerimientos de nuestro negocio, ya sea utilizando índices, planes de ejecución o distribuciones de datos en específicos.

También, observamos como la selectividad de nuestras consultas influye en el rendimiento de la ejecución de operaciones, y el impacto que tiene el uso de memoria secundaria con mayor frecuencia.

En general, aunque hubo algunos problemas uniendo requerimientos funcionales de consulta y manejos de algunas partes de la ejecución, en general gran parte de los requerimientos necesarios y de las consultas pedidas fueron generadas correctamente.

No hubo mayores cambios a la estructura de la base de datos debido a el enfoque en mantenibilidad y flexibilidad que se tuvo durante las entregas de anteriores iteraciones, y entonces, aunque no todas las partes de los entregables están necesariamente pulidas al nivel de anteriores iteraciones, en general esta fue una iteración exitosa del proyecto.

8 Bibliografía

1. *Universidad de los Andes*. [En línea] [Citado el: 1 de Septiembre de 2022.] https://bloqueneon.uniandes.edu.co//content/enforced/140479-UN_202220_ISIS2304_I/Proyecto/ST-Pry-DocMarco-It1.pdf?isCourseFile=true&_&d2lSessionVal=ZXW7mHJ8YHBaf9ZZ0mPgH8UUe&ou=140479.