

# Actividad 1. Bases de datos en memoria

DANIELA VIGNAU, Tecnológico de Monterrey, México

CRISTOPHER CEJUDO, Tecnológico de Monterrey, México

HÉCTOR REYES, Tecnológico de Monterrey, México

Este reporte busca profundizar en varios aspectos de las bases de datos en memoria, teniendo como foco el sistema de administración de bases de datos (DBMS) *Kinetica*. También se analiza el rendimiento de la base de datos en cuestión para las operaciones de inserción y consulta.

## ACM Reference Format:

Daniela Vignau, Cristopher Cejudo, and Héctor Reyes. 2021. Actividad 1. Bases de datos en memoria. *J. ACM* 1, 1 (January 2021), 12 pages. <https://doi.org/10.1145/nnnnnnnn.nnnnnnn>

## 1 INTRODUCCIÓN

*Kinetica* es una base de datos en memoria que permite ingerir, analizar y visualizar datos simultáneamente. Es un DBMS único en el sentido de que aprovecha el rendimiento de la unidad de procesamiento gráfico (GPU) para realizar operaciones con más rapidez que las bases de datos tradicionales.

Al tratarse de una base de datos orientada a columnas diseñada para el procesamiento analítico (OLAP), *Kinetica* está optimizada para manejar grandes volúmenes de datos de alta cardinalidad. *Kinetica* organiza los datos de forma estructurada, similar a otras bases de datos relacionales, y los almacena en la memoria RAM o VRAM, en el caso de las GPUs. [1]

## 2 DESARROLLO

### 2.1 Arquitectura del DBMS

*Kinetica* cuenta con una arquitectura distribuida diseñada así para el procesamiento de datos a escala. Un clúster de *Kinetica*, conformado por nodos idénticos, es capaz de ejecutarse en hardware básico, así como en aquellos equipados con GPU. Uno de esos nodos es seleccionado para ser el nodo de agregación principal. En la Fig. 1 se muestra un diagrama de la arquitectura de *Kinetica*. [2]

### 2.2 Tipo de almacenamiento utilizado

La interfaz API nativa a *Kinetica* para el almacenamiento de datos es de tipo objeto; cada uno de ellos es una fila en la tabla. [2]

---

Authors' addresses: Daniela Vignau, a01021698@itesm.mx, Tecnológico de Monterrey, Ciudad de México, México; Cristopher Cejudo, a01025468@itesm.mx, Tecnológico de Monterrey, Ciudad de México, México; Héctor Reyes, a01339607@itesm.mx, Tecnológico de Monterrey, Ciudad de México, México.

---

Permission to make digital or hard copies of all or part of this work for personal or classroom use is granted without fee provided that copies are not made or distributed for profit or commercial advantage and that copies bear this notice and the full citation on the first page. Copyrights for components of this work owned by others than ACM must be honored. Abstracting with credit is permitted. To copy otherwise, or republish, to post on servers or to redistribute to lists, requires prior specific permission and/or a fee. Request permissions from [permissions@acm.org](mailto:permissions@acm.org).

© 2021 Association for Computing Machinery.

0004-5411/2021/1-ART \$15.00

<https://doi.org/10.1145/nnnnnnnn.nnnnnnn>

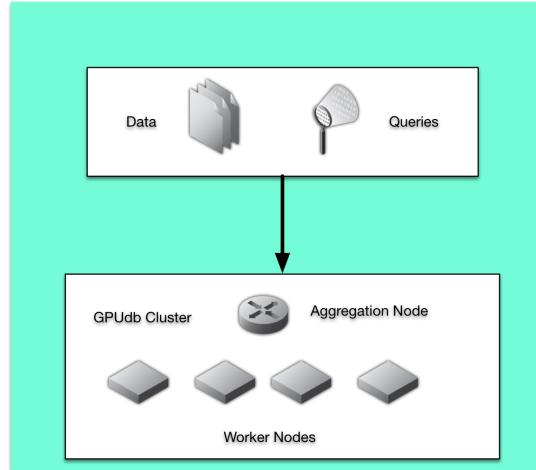


Fig. 1. Arquitectura del DBMS [2]

### 2.3 Representación en memoria

Dado que el tipo de almacenamiento utilizado por Kinetica es orientado a columnas, la representación en memoria es secuencial. Así, cada registro de una columna va después del otro, e inmediatamente después de terminar esa columna, comienza la siguiente.

### 2.4 Mecanismos de compresión

Es posible aplicar diferentes mecanismos de compresión a las columnas de las tablas de Kinetica. De manera predeterminada, las columnas son almacenadas sin compresión. En caso de que se deseé comprimir las, permanecen en ese estado hasta que son utilizadas. Cuando se recuperan los datos, se realiza una copia temporal de los datos descomprimidos, la cual es descartada una vez que ya no se utiliza.

Kinetica admite cuatro configuraciones de compresión diferentes que varían según su velocidad:

- Ninguna (predeterminado)
- snappy: Altas velocidades de compresión y descompresión
- lz4: Alta velocidad de compresión, mayor velocidad de descompresión
- lz4hc: Menores velocidades de compresión y descompresión

Kinetica, además, permite la codificación por diccionario, la cual puede ser aplicada a columnas individuales de los siguientes tipos de datos:

- int
- long
- date
- char1 - char256

De esta manera, se almacenan en memoria los valores únicos por cada columna para después ser asociados a su correspondiente registro. Esto elimina el almacenamiento de valores duplicados por columna, reduciendo, así, el uso de la memoria y el espacio en disco requeridos para almacenar los datos. [3, 4]

## 2.5 Particionamiento

Los datos de una tabla pueden ser sometidos a un particionamiento para optimizar el rendimiento y el manejo de datos. Los esquemas de particionamiento permitidos en Kinetica son los siguientes:

- *Rango*: Las particiones por rango de datos se definen a partir de un rango donde todos los registros con una llave de partición de ese rango son asignados a esa partición.
- *Intervalo*: Las particiones por intervalo se definen como intervalos numéricos o intervalos basados en el tiempo. Todos los registros cuya llave de partición está dentro del intervalo, o en el rango inferior, son asignados a esa partición.
- *Lista*: Las particiones por lista pueden ser manuales o automáticas, donde, en general, cuando los registros cuyos valores de la llave de partición estén dentro de la lista predefinida, son asignados a esa partición.
- *Hash*: Las particiones por hash se definen por un número exacto de particiones, donde cada uno de los registros es asignado a una partición basado en el hash de la llave de partición.
- *Series*: El particionamiento por serie segmenta los datos en una secuencia de particiones alocadas de manera dinámica. [5]

## 2.6 Operaciones DML

2.6.1 *Operación de inserción*. En lo que respecta a la operación INSERT, Kinetica admite dos tipos de formato:

- `INSERT INTO ... VALUES`: Se utiliza para insertar registros con valores literales en una tabla.

```
INSERT INTO example.employee (
    id ,
    dept_id ,
    manager_id ,
    first_name ,
    last_name ,
    sal ,
    hire_date )
VALUES
    (1 , 1 , null , 'Anne' , 'Arbor' , 200000 , '2000-01-01')
```

- `INSERT INTO ... SELECT`: Se utiliza para insertar registros de una tabla existente.

```
INSERT INTO example.employee (
    id ,
    dept_id ,
    manager_id ,
    first_name ,
    last_name ,
    sal )
SELECT id , dept_id , manager_id , first_name , last_name , sal
FROM example.employee
WHERE hire_date >= '2000-01-01'
```

De forma predeterminada, Kinetica descartará cualquier registro a insertar cuya llave primaria coincida con la de un registro existente.

**2.6.2 Operación de actualización.** La operación UPDATE, por otro lado, permite asignar un nuevo valor constante a una columna mediante el formato UPDATE...SET...WHERE.

```
UPDATE example . employee
SET
    sal = sal * 1.10 ,
    manager_id = 3
WHERE id = 5
```

**2.6.3 Operación de eliminación.** Finalmente, la operación DELETE permite eliminar registros de una tabla mediante el formato DELETE FROM...WHERE. [6]

```
DELETE
FROM example . employee
WHERE id = 6
```

## 2.7 Buffer diferencial y proceso de mezcla

No se encontró información sobre la implementación del buffer diferencial y el proceso de mezcla en Kinetica.

## 2.8 Reconstrucción de tuplas

No se encontró información sobre el proceso de reconstrucción de tuplas en Kinetica.

## 2.9 Tipos de join

Con Kinetica, es posible conectar datos relacionados entre dos o más tablas a través de *join views*. A continuación se enlistan los tipos de *join* permitidos:

- *Inner*: Regresa los registros que coinciden entre dos tablas.
- *Left*: Regresa los registros que coinciden entre dos tablas, así como los registros de la tabla izquierda cuyos registros no coinciden con la tabla derecha.
- *Right*: Regresa los registros que coinciden entre dos tablas, así como los registros de la tabla derecha cuyos registros no coinciden con la tabla izquierda.
- *Full outer*: Regresa los registros que coinciden entre dos tablas, así como los que no tienen relación con la otra tabla.
- *Cross*: Regresa todos los registros de una tabla junto con su registro correspondiente de la otra tabla.

Asimismo, hay dos tipos de ejecución para los *joins*:

- *Native joins*: Realiza un aislamiento de la operación *join* y crea un *join view* nativo a Kinetica.
- *SQL joins*: Se realiza automáticamente cuando una base de datos recibe una consulta SQL con la cláusula JOIN.

Dependiendo del tipo de *join* usado, la memoria se verá afectada positivamente o negativamente. Kinetica busca constantemente la forma de crear el *join* más eficiente posible. [6]

## 2.10 Logging

Kinetica mantiene un registro que almacena información como interacciones de la base de datos, *startup/shutdown*, errores, etc. Este registro se puede configurar para almacenar información que no está predeterminada.

## 2.11 Respaldos y *recovery*

Existe una herramienta para la administración, configuración e instalación de Kinetica llamada *KAgent*, la cual también simplifica el proceso de respaldo y *recovery* de una base de datos en Kinetica.

Se puede realizar un respaldo de todos los datos de la base de datos de forma automática —es decir, siguiendo un programa preestablecido— o cuando el usuario así lo requiera. Las copias de seguridad se almacenan localmente para cada uno de los nodos dentro del clúster.

## 2.12 Manejo de transacciones

Debido a la potencia que le brinda la compatibilidad con GPU, Kinetica rara vez se usa para el manejo de transacciones. Como sistema OLAP, es mejor aprovechado para consultas de análisis de datos junto con otro DBMS de tipo OLTP. [1]

## 2.13 Cold/Hot Storage

Kinetica segmenta el almacenamiento de datos, ya sea temporal o permanente, por niveles o *tiers*. Hay cinco *tiers* soportados por Kinetica:

- *VRAM*: Compuesto por memoria RAM de GPU en cada nodo del clúster.
- *RAM*: Compuesto por memoria del sistema en cada nodo del clúster.
- *Caché de disco*: Sirve como espacio temporal para el intercambio de datos que no caben en la memoria RAM o VRAM.
- *Persist*: Contiene registros que se conservan cada vez que se reinicia la base de datos.
- *Cold Storage*: Se utiliza para almacenar datos a los que se accede con poca frecuencia.

En la Fig. 2 se muestra un diagrama de los diferentes niveles de almacenamiento.

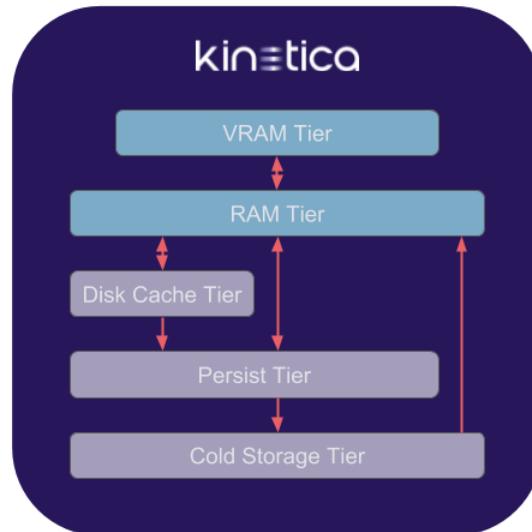


Fig. 2. Niveles de almacenamiento

El rendimiento de cada *tier* es inversamente proporcional a su capacidad de almacenamiento.

## 2.14 Manejo de datos históricos

Kinetica cuenta con un *streaming data warehouse*, el cual, a diferencia de los *data warehouses* tradicionales, puede analizar los datos almacenados en tiempo real. De este modo, se obtiene un análisis que puede ser utilizado de manera innmediata. [7]

## 3 RESULTADOS

A continuación se presenta un análisis sobre los resultados obtenidos al realizar consultas a una base datos sobre Kinetica. Debido a limitaciones relacionadas con la memoria RAM del equipo utilizado y el límite de registros por tabla, se realizó un escalamiento de los datos requeridos con tres inserciones de 500 mil, 1 millón y 5 millones de registros respectivamente.

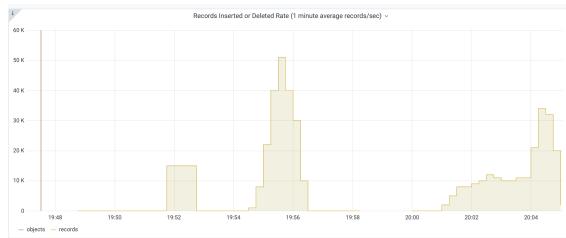


Fig. 3. Registros insertados por minuto

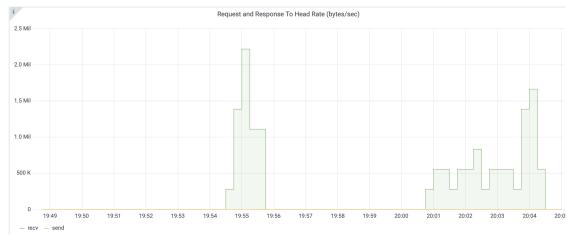


Fig. 4. Velocidad de peticiones y respuesta bytes/sec



Fig. 5. Petición de inserción por segundo

En las gráficas anteriores podemos observar los tiempos y recursos requeridos para la inserción de 500 mil, 1 millón y 5 millones de registros respectivamente. Se requirió de 7Gb en memoria RAM asignados a Kinetica para lograr la inserción de los 6.5 millones de registros. La inserción de 5 millones tomó aproximadamente 4 minutos en poder completarse.

La tabla utilizada se compuso de los siguientes campos:

- id : long
- name : string | char128
- last : string | char128
- gender : string | char64
- country : string | char128

### 3.1 Consulta sobre tabla completa

Para la realización de esta consulta se realizó el query `SELECT * FROM ki_home.world_population`.

The screenshot shows the SQL Tool interface with the following details:

- SQL Statements:** The query `select * from ki_home.world_population` is entered.
- Query Result:** The results show 5,000,000 rows of data with columns: id, name, last, gender, and country.
- Execution Metrics:**
  - Rows read = 10000
  - Query Execution Time: 0.424 s
  - Data Transfer Time: 0.32 s
  - System Results Limit: 10000
- Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 6. Consulta sobre tabla completa sobre 5 millones de registros

The screenshot shows the SQL Tool interface with the following details:

- SQL Statements:** The query `SELECT * FROM ki_home.world_population` is entered.
- Query Result:** The results show 1,000,000 rows of data with columns: id, name, last, gender, and country.
- Execution Metrics:**
  - Rows read = 10000
  - Query Execution Time: 0.338 s
  - Data Transfer Time: 0.374 s
  - System Results Limit: 10000
- Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 7. Consulta sobre tabla completa sobre 1 millón de registros

The screenshot shows a SQL tool interface with the following details:

- SQL Statements:** 1 SELECT \* FROM ki\_home.world\_population
- Query Result:** A table with columns: id, name, gender, and birthplace. The data consists of 500,000 rows, each containing a unique ID, a name (e.g., Verna Day, George Hoynes), a gender (Female or Male), and a birthplace (e.g., BI, PL, SA, LU, MK, BG, AM, CW, BE, EG, JO, SD, GH).
- Statistics:** Rows read = 100000, Query Execution Time: 0.224 s, Data Transfer Time: 0.276 s, System Results Limit: 10000.
- Message:** EXECUTION FINISHED

Fig. 8. Consulta sobre tabla completa sobre 500 mil registros

### 3.2 Consulta haciendo uso de funciones de agregación y agrupamiento

Para la realización de esta consulta se hizo uso de las funciones *COUNT()*, *SUM()* y *GROUP BY*. El query ejecutado fue el siguiente `SELECT COUNT(id) AS 'Total_by_gender', SUM(id), gender FROM ki_home.world_population GROUP BY gender.`

The screenshot shows a SQL tool interface with the following details:

- SQL Statements:** 1 SELECT COUNT(id) AS 'Total\_by\_gender', SUM(id), gender FROM ki\_home.world\_population GROUP BY gender
- Query Result:** A table with columns: Total\_by\_gender, gender, and SUM(id). The data consists of 5,000,000 rows, grouped by gender. The results show the count of rows (2498837 and 2501163), the sum of IDs (6245496792881 and 6245496707119), and the gender (Female and Male).
- Statistics:** Rows read = 10000, Query Execution Time: 11.459 s, Data Transfer Time: 0.049 s, System Results Limit: 10000.
- Message:** EXECUTION FINISHED

Fig. 9. Consulta con funciones de agregación y agrupamiento sobre 5 millones de registros

The screenshot shows a SQL tool interface with the following details:

- SQL Statements:** SELECT COUNT(id) AS 'Total\_by\_gender', SUM(id), gender FROM k1\_home.world.population GROUP BY gender
- Query Result:**
  - Time zone set to Greenwich Mean Time, system default is Coordinated Universal Time
  - Connection successful
  - Catalog (Xinetto)
  - Deployment Time: 0.580 s
  - Rows received: 1000000
  - Query Execution Time: 0.513 s
  - Data Transfer Time: 0.015 s
  - System Results Limit: 10000

Total_by_gender	EXPR_1	gender
499771	24979979428	Female
500281	25039809052	Male
- Execution Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 10. Consulta con funciones de agregación y agrupamiento sobre 1 millón de registros

The screenshot shows a SQL tool interface with the following details:

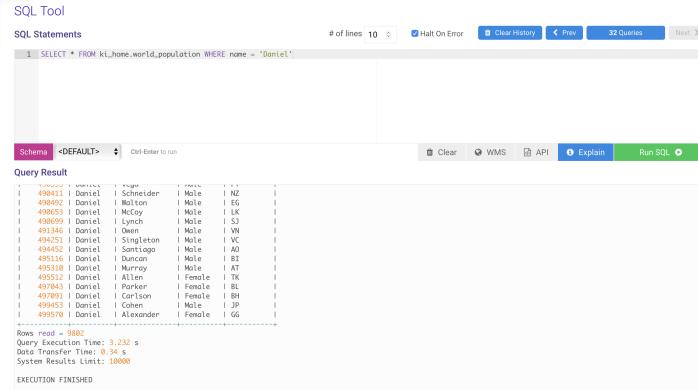
- SQL Statements:** SELECT COUNT(id) AS 'Total\_by\_gender', SUM(id), gender FROM k1\_home.world.population GROUP BY gender
- Query Result:**
  - Time zone set to Greenwich Mean Time, system default is Coordinated Universal Time
  - Connection successful
  - Catalog (Xinetto)
  - Deployment Time: 0.640 s
  - Rows received: 500000
  - Query Execution Time: 0.216 s
  - Data Transfer Time: 0.015 s
  - System Results Limit: 10000

Total_by_gender	EXPR_1	gender
249865	6233850410	Male
250834	6266559584	Female
- Execution Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 11. Consulta con funciones de agregación y agrupamiento sobre 500 mil registros

### 3.3 Consulta con condición de filtrado

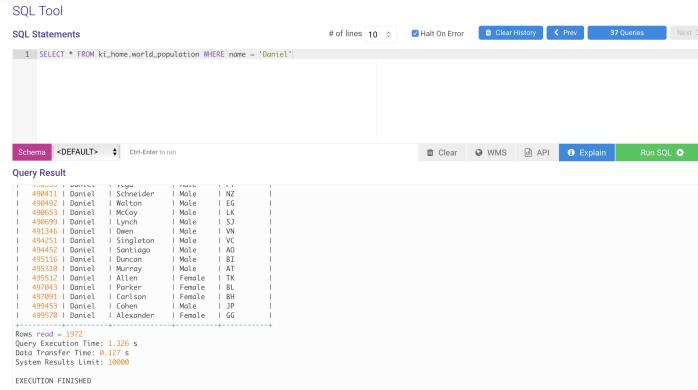
Por último, para la realización de la consulta con condición de filtrado se ejecutó el siguiente query  
`SELECT * FROM ki_home.world_population WHERE name = 'Daniel'.`



The screenshot shows the SQL Tool interface with the following details:

- SQL Statements:** The query `SELECT * FROM ki_home.world_population WHERE name = 'Daniel'.` is entered.
- Query Result:** The results show 988 rows, all of which have the name 'Daniel'. The columns include name, sex, and other demographic information.
- Performance Metrics:**
  - Rows read = 988
  - Query Execution Time: 3.232 s
  - Data Transfer Time: 0.34 s
  - System Results Limit: 10000
- Execution Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 12. Consulta con condición de filtrado sobre 5 millones de registros



The screenshot shows the SQL Tool interface with the following details:

- SQL Statements:** The query `SELECT * FROM ki_home.world_population WHERE name = 'Daniel'.` is entered.
- Query Result:** The results show 197 rows, all of which have the name 'Daniel'. The columns include name, sex, and other demographic information.
- Performance Metrics:**
  - Rows read = 197
  - Query Execution Time: 1.320 s
  - Data Transfer Time: 0.327 s
  - System Results Limit: 10000
- Execution Status:** EXECUTION FINISHED

Fig. 13. Consulta con condición de filtrado sobre 1 millón de registros

SQL Tool

SQL Statements

```
1 | SELECT * FROM k1_home.world.population WHERE name = "Daniel";
```

# of lines: 10 | Halt On Error | Clear History | < Prev | 41 Queries | Next >

Schema | <DEFAULT> | Ctrl+Enter to run

Query Result

	490411   Daniel   Schneider   Male   NZ					
	490432   Daniel   Walton   Male   EG					
	490449   Daniel   Tracy   Male   LK					
	490899   Daniel   Lynch   Male   SJ					
	491346   Daniel   Owen   Male   VN					
	494020   Daniel   McMillan   Male   KC					
	494452   Daniel   Santiago   Male   AO					
	495116   Daniel   Duncan   Male   EI					
	495304   Daniel   Courtney   Male   AT					
	495312   Daniel   Allen   Female   TK					
	497043   Daniel   Parker   Female   BL					
	497050   Daniel   Cohen   Female   BH					
	499453   Daniel   Cohen   Male   JP					
	499570   Daniel   Alexander   Female   GG					

Rows read = 965  
Query Execution Time: 0.803 s  
Data Transfer Time: 0.097 s  
System Results Limit: 10000

EXECUTION FINISHED

Fig. 14. Consulta con condición de filtrado sobre 500 mil registros

### 3.4 Tabla Comparativa de Tiempos de Ejecución

A continuación se presenta una tabla con los tiempos de ejecución de cada operación realizada.

Operación	500 mil registros	1 millón de registros	5 millones de registros
Inserción	41s	1min 27s	3min 46s
Consulta Scan	0.224s	0.338s	0.424s
Consulta Agregación	0.216s	0.513 s	11.459s
Consulta Filtrado	0.803s	1.326s	3.232s

### 3.5 Gráficas Comparativas de Tiempos de Ejecución

Con la información anteriormente presentada fueron creadas las siguientes gráficas para su visualización.



Fig. 15. Gráfica comparativa de los tiempos de inserción

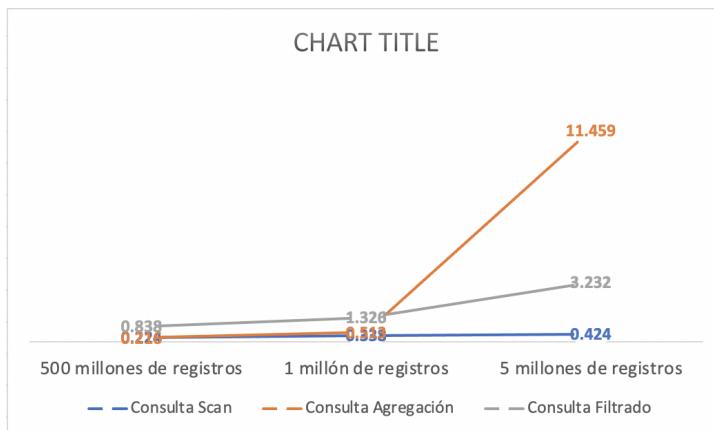


Fig. 16. Gráfica comparativa de los tiempos de consulta

## 4 CONCLUSIONES

Aquí van las conclusiones

## REFERENCES

- [1] «Frequently Asked Questions». <https://www.kinetica.com/product/faq/>
- [2] «Overview». <https://www.kinetica.com/docs/overview/arch.html>
- [3] «Compression». <https://www.kinetica.com/docs/concepts/compression.html>
- [4] «Dictionary Encoding». <https://www.kinetica.com/docs/concepts/compression.html>
- [5] «Tables». <https://www.kinetica.com/docs/concepts/tables.html>
- [6] «SQL Support». <https://www.kinetica.com/docs/concepts/sql.html>
- [7] «What Is a Streaming Data Warehouse?». <https://www.kinetica.com/products/why-streaming-data-warehouse/>