

Taller Final – Primer Semestre 2023

Taller Final.

Preparación de datos, visualización y modelo de recomendación

Joshep Andersson Blanco Reres ^{a,c} , Laura Estrada Saldarriaga ^{a,c} Fabián Camilo Peña^{b,c}

a Estudiante de Maestría en Inteligencia Artificial. b Profesor, Departamento de Ingeniería de Sistemas c Pontificia Universidad Javeriana, Bogotá, Colombia



Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023

Contenido

S	EGUNDA ENTREGA. CONSTRUCCIÓN DEL ETL	. 2
	1. Arquitectura ETL	. 3
	2. CONSTRUCCIÓN DASHBOARD	. 6
	ANEXO 1. Detalles del pipeline de automatización ejecutado en VertexAI	. 9
	ANEXO 2. Detalles de la configuración del bucket y de la base de datos	11
	ANEXO 3. Conexión de la base de datos en GCP a Google DataStudio (Visualizador.)	15

ENTREGA FINAL

El repositorio se encuentra en el siguiente link. https://github.com/Joshep1229/spotify project Dashboard: https://lookerstudio.google.com/reporting/86e0b128-1eda-4927-ae03-42a04ea3a4d0



Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023

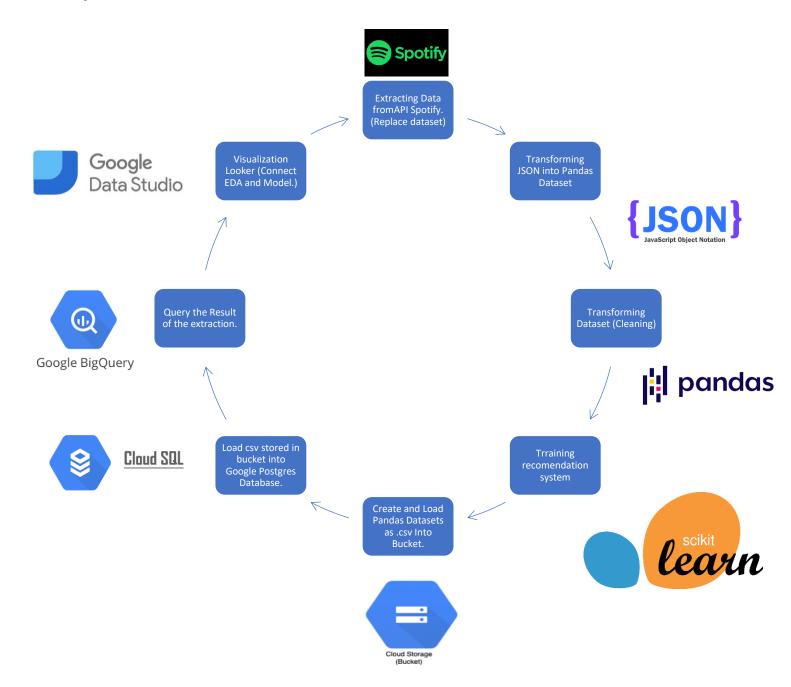
1. Arquitectura ETL

Orchestrator:



Vertex Al

Pipeline of Information:





Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023

Éste proyecto contiene una solución end to end **en la nube** para ejecutar desde la extracción hasta la visualización y el modelo de recomendación de forma automática usando VertexAI.

Las playlists usadas fueron el top 50 global, el top 50 Brazil y el top 50 Corea del sur. Los datos generados y el modelo, se actualizan semanalmente.

Esto permite que el sistema siempre generará recomendaciones nuevas y personalizadas de las mejores 50 canciones de los 3 países. Tomando en cuenta las canciones que ingresen o salgan del top.

Flujo en la nube en detalle:

- 1. Cargar Información desde la **API de spotify**.
- 2. Preprocesarla y generar datasets (Artistas, canciones, género, datos de modelo y gráfico de similitud.)
- 3. Procesar **modelo de recomendaciones** y guardar los resultados como un csv (Recomendaciones)
- 3. Guardar los dataset como formato .csv en un **bucket en GCP**. (Previa conexión configurada en el notebook.)
- 4. Con SQL cargar el archivo de csv guardado en el bucket en la base de datos de **Google Bigquery de GCP** (que está en postgres).
- 5. Conectar la base de datos de Google Bigquery a **Google Datastudio (Visualizador)**
- 6. Visualizar los resultados en Google datastudio para visualizar la información.
 - 6.1 La primera hoja contiene el dashboard.
 - 6.2 La segunda hoja contiene el modelo de recomendaciones generadas por el modelo.

2. SISTEMA DE RECOMENDACIÓN.

Para el sistema de recomendación, se ejecutó el modelo en el flujo preestablecido de los datos

Se ejecuta el modelo con los parámetros de 'danceability', 'energy', 'loudness' y 'valence'.

Se intentó hacer un modelo más complejo agrupando variables como la duración, el género e incluso si la playlist era coreana, brasilera o global, sin embargo sesgaba mucho el resultado y se perdía la variedad en las canciones.



Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023

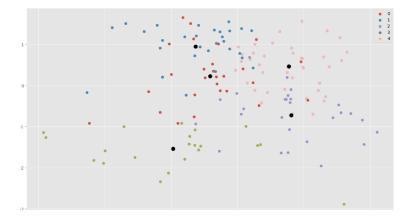
En éste caso quisimos tener un equilibrio entre recomendar música similar, pero también mostrarle elementos distintos al usuario, esa es la razón por la que escogimos 3 mercados muy dispares en la comparación. (Mercado coreano, brasilero y global.)

Por ello, también agrupamos cuatro elementos a nuestro modelo, la energía, la bailabilidad, el ruido y el valence, o el qué tan positiva sonaba la canción. Dejamos por fuera elementos como el género o el país donde se generó la playlist, para darle variedad.

```
import numpy as np

X=np.array(Datos_Modelo[['danceability', 'energy', 'loudness','valence']])
X_norm = (X - X.mean(axis=0)) / X.std(axis=0)

kmeans = KMeans(n_clusters=5).fit(X_norm)
label = kmeans.fit_predict(X_norm)
centroids = kmeans.cluster_centers_
print(centroids)
```



El modelo tiene 5 centroides a los que se les calcula la distancia al centroide y posteriormente la distancia entre los puntos usando la distancia euclidiana.

Esta matriz cuadrada de 143 canciones (50 por cada top, menos las repetidas), se convierte a un formato largo, que contiene:

Canción A, Artista Canción A, Canción B, Arista Canción B, Distancia, Ranking

Bad Bunny	Ojitos lindos	TQG	Karol G	0,42	1
Bad Bunny	Ojitos lindos	Mor	Ferxxo	0.67	2
Bad Bunny	Ojitos lindos	Para Elisa	Mozart	4.52	149



Gestión de datos.

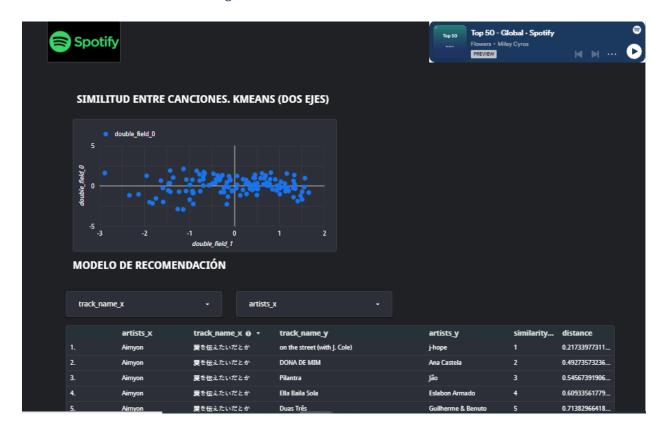
Taller Final – Primer Semestre 2023

Así sucesivamente hasta tener todos los pares posibles para todas las canciones que contienen el dataset.

Ésta base se carga como una base de datos en bigquery, no se entrena un modelo y se realiza la exportación a un joblib, por la naturaleza de la base de datos, debido a que si entran y salen canciones del top de los tres países, es mejor reentrenar el modelo con los nuevos elementos de datos que se generen.

Se crea una base de datos y no un API rest, porque desde el visualizador, podemos conectar el sistema se recomendación como un conjunto de datos en big query y visualizar las recomendaciones de todos los artistas (además de mantener en la nube la solución.).

Sistema de recomendación integrado a Datastudio.





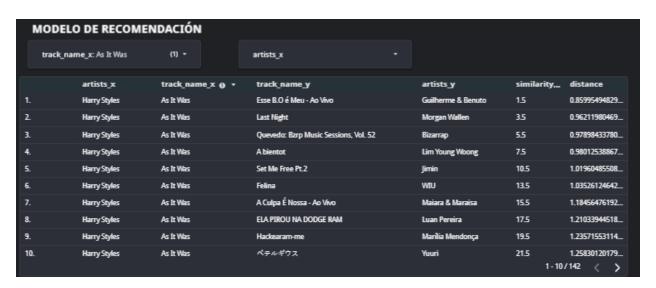
Gestión de datos.

Taller Final - Primer Semestre 2023

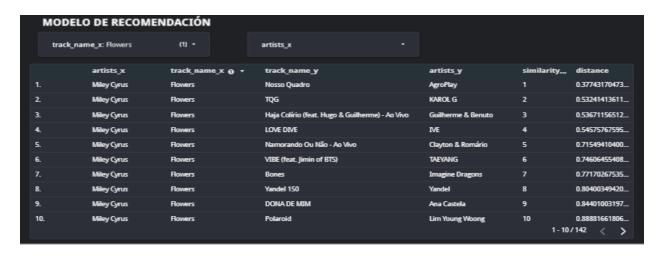
En el sistema de recomendación se puede observar la distancia entre las dos primeras medidas ('danceability','energy'), y en el recuadro de abajo se puede seleccionar la canción o el artista a explorar.

Esto nos retornará las canciones más similares que tiene el artista, el usuario en el dashboard podrá explorar todas las canciones que desee.

Ejemplo 1 de As It Was con las canciones más similares de Top 50 Global, Top 50 Corea del Sur y Top 50 Brasil



Ejemplo 1 de Miley Cyrus Flowers con las canciones más similares de Top 50 Global, Top 50 Corea del Sur y Top 50 Brasil

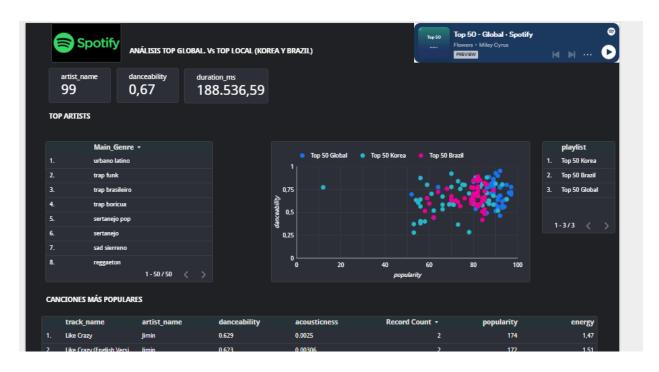




Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023

3. CONSTRUCCIÓN DASHBOARD



El dashboard se genera usando datastudio en conexión con BigQuery, y contiene información importante sobre el total de artistas analizados, el tipo de canciones examinadas, y métricas. Clave, como el promedio de duración de las canciones.

Nos da una visual interesante de cómo se diferencian las canciones dependiendo del país, su nivel de popularidad y de su bailabilidad, podemos observar cómo Corea del Sur tiene canciones más planas en comparación al top de Brasil o al top global.

Son variables importantes para el negocio, porque la compañía puede indagar sobre las métricas que la podrían hacer triunfar en cada mercado. Y de cómo podría acercarse a cada país. También permite visibilizar artistas que podrían ser muy populares fuera de sus fronteras al encontrarle similitudes con los artistas de otros mercados, como se verá en el sistema de recomendación.

También se inserta la app de Spotify para que el usuario pueda disfrutar de la música mientras realiza la exploración del mismo.



Taller Final - Primer Semestre 2023

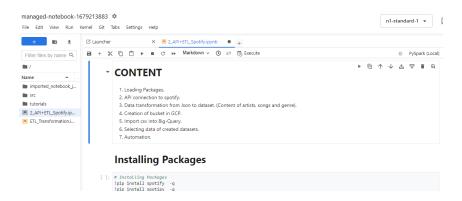
ANEXO 1. Detalles del pipeline de automatización ejecutado en VertexAI

AUTOMATIZACIÓN USANDO VERTEX AI.

Vertex AI es un sistema que permite ejecutar, compilar y escalar modelos de datos (MLOps), para el caso nuestro, ha sido usado para automatizar el proceso de ETL, pero también se podría ejecutar el sistema de recomendación.

Éste sistema crea toda la lógica y la ejecución automáticamente en Google Composer. Para tal finalidad, se debe crear una máquina virtual que ejecute el Jupyter notebook dentro de la aplicación, hemos escogido la más básica de las opciones, una CPU de 1 GB sin tarjeta gráfica.

Luego de la creación del entorno, subimos el notebook y se verá se la siguiente manera.

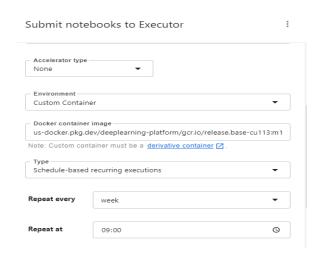


Le damos en el ícono del reloj y mostrará las siguientes opciones de programación de la tarea.

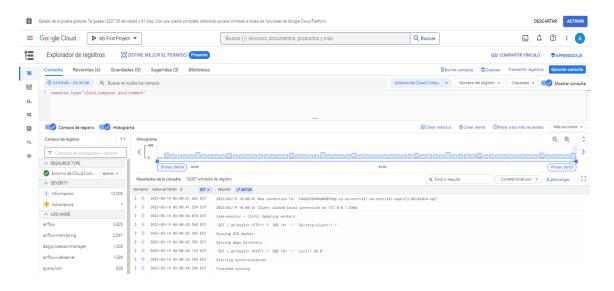


Gestión de datos.

Taller Final – Primer Semestre 2023



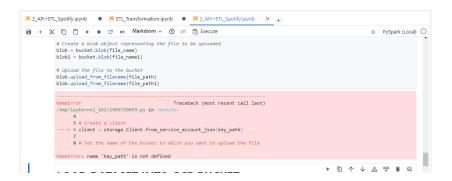
Al ejecutarse, genera un log de ejecución que detalla tanto los errores, como las ejecuciones dadas por el programa.



También podemos ver los errores de ejecución del notebook, puntualmente.



Taller Final - Primer Semestre 2023



ANEXO 2. Detalles de la configuración del bucket y de la base de datos.

Creación del bucket

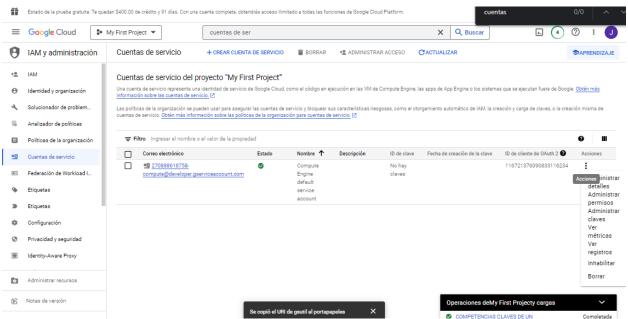




Taller Final - Primer Semestre 2023

Bucket Creado

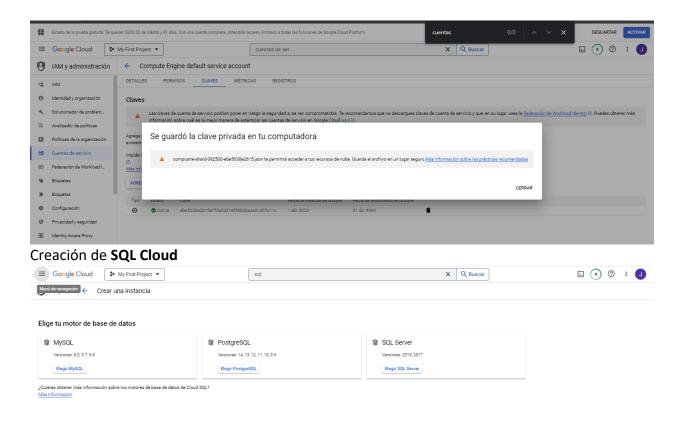




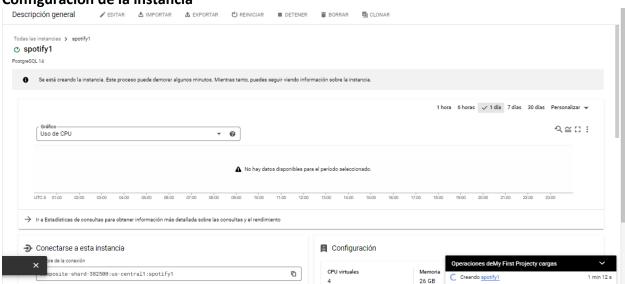
Creación clave de bucket



Taller Final – Primer Semestre 2023



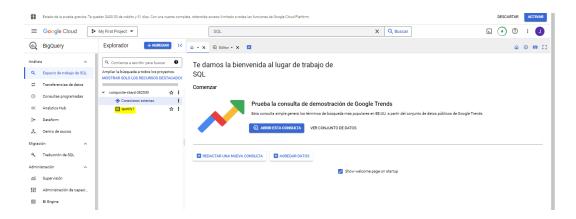
Configuración de la instancia



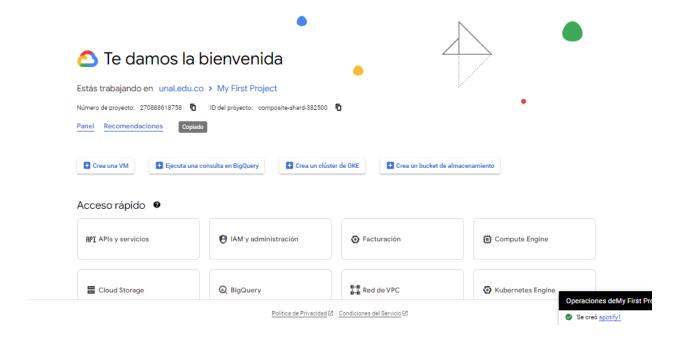
Creación BBDD Big Query



Taller Final – Primer Semestre 2023



Obtener Id del proyecto:





Taller Final - Primer Semestre 2023

ANEXO 3. Conexión de la base de datos en GCP a Google DataStudio (Visualizador.)

