#### Descripción de la columna DATASET SPOTIFY

track\_id: El ID de Spotify de la canción

artists: Los nombres de los artistas que interpretaron la canción. Si hay más de un artista, se

separan por un ;

album\_name: El nombre del álbum en el que aparece la canción

track\_name: Nombre de la canción

**popularity**: La popularidad de una pista es un valor entre 0 y 100, siendo 100 la más popular. La popularidad se calcula mediante un algoritmo y se basa, en su mayor parte, en el número total de reproducciones que ha tenido la canción y lo recientes que son esas reproducciones. En general, las canciones que se reproducen mucho ahora tendrán una mayor popularidad que las canciones que se reprodujeron mucho en el pasado. Las canciones duplicadas (por ejemplo, la misma canción de un single y de un álbum) se valoran de forma independiente. La popularidad de artistas y álbumes se obtiene matemáticamente a partir de la popularidad de las canciones.

duration\_ms: La duración de la pista en milisegundos

**explicit**: Si la canción tiene o no letra explícita (verdadero = sí la tiene; falso = no la tiene O desconocido)

danceability: La bailabilidad describe lo adecuada que es una pista para bailar basándose en una combinación de elementos musicales que incluyen el tempo, la estabilidad del ritmo, la fuerza del compás y la regularidad general. Un valor de 0,0 es el menos bailable y 1,0 el más bailable.

**energy**: La energía es una medida de 0,0 a 1,0 y representa una medida perceptiva de intensidad y actividad. Normalmente, las pistas energéticas son rápidas, ruidosas y ruidosas. Por ejemplo, el death metal tiene mucha energía, mientras que un preludio de Bach puntúa bajo en la escala.

**key**: La tonalidad de la canción. Los números enteros se asignan a los tonos utilizando la notación estándar Pitch Class. Por ejemplo, 0 = Do, 1 = Do#/Db, 2 = Re, y así sucesivamente. Si no se detecta ninguna tonalidad, el valor es -1

loudness: La sonoridad general de una pista en decibelios (dB)

**mode**: El modo indica la modalidad (mayor o menor) de una pista, el tipo de escala del que se deriva su contenido melódico. Mayor se representa con 1 y menor con 0

speechiness: La locuacidad detecta la presencia de palabras habladas en una pista. Cuanto más exclusivamente hablada sea la grabación (por ejemplo, programa de entrevistas, audiolibro, poesía), más se acercará a 1,0 el valor del atributo. Los valores superiores a 0,66 describen pistas que probablemente estén compuestas en su totalidad por palabras habladas. Los valores entre 0,33 y 0,66 describen pistas que pueden contener tanto música como voz, ya sea en secciones o en capas, incluyendo casos como la música rap. Los valores por debajo de 0,33 representan probablemente música y otras pistas no habladas.

acousticness: Medida de confianza de 0,0 a 1,0 para determinar si la pista es acústica. 1,0 representa una confianza alta en que la pista es acústica.

**instrumentalness**: Predice si una pista no contiene voces. Los sonidos "ooh" y "aah" se consideran instrumentales en este contexto. Las pistas de rap o spoken word son claramente "vocales". Cuanto más se acerque el valor de instrumental a 1,0, mayor será la probabilidad de que la pista no contenga voces.

**liveness**: Detecta la presencia de público en la grabación. Los valores más altos representan una mayor probabilidad de que la pista haya sido interpretada en directo. Un valor superior a 0,8 indica una gran probabilidad de que la pista se haya grabado en directo.

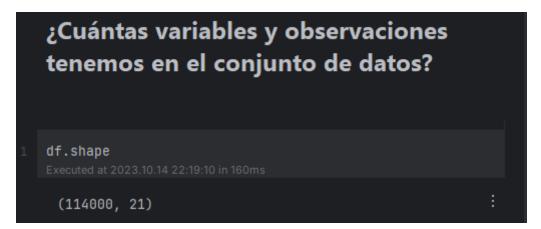
valance: Medida de 0,0 a 1,0 que describe la positividad musical que transmite una pista. Las pistas con una valencia alta suenan más positivas (por ejemplo, felices, alegres, eufóricas), mientras que las pistas con una valencia baja suenan más negativas (por ejemplo, tristes, deprimidas, enfadadas).

**tempo**: el tempo global estimado de una pista en pulsaciones por minuto (BPM). En terminología musical, el tempo es la velocidad o el ritmo de una pieza determinada y se deriva directamente de la duración media de los tiempos.

**time\_signature**: Un compás estimado. El compás es una convención para especificar cuántos tiempos hay en cada compás. El compás oscila entre 3 y 7, indicando compases de 3/4 a 7/4.

track\_genre: El género al que pertenece la pista

El conjunto de datos se distribuye en: 114000 Registros o filas y 21 columnas.



Observamos que solo hay 21 columnas, las cuales 15 columnas son numericas,5 categoricas y una booleana.



Tenemos 3 columnas con datos nulos.

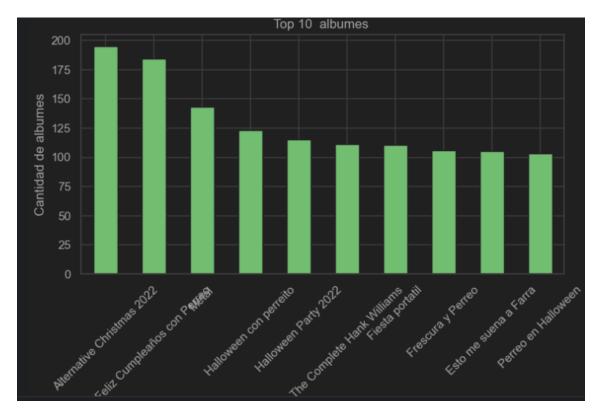
- album\_name
- artist
- track\_name



Podemos ver de que esto solo pertenece a un solo registro



Podemos ver los 10 mejores albumes

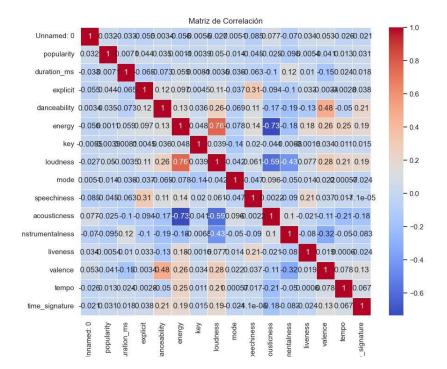


Podemos ver que los albumes que tienen mas presencia son: Alternative Christmas 2022, Feliz Cumpleaños con Perreo y Metal.

#### Corplot

Los que tienen colores mas pronunciados a el color azul es por que tienen correlacion positiva, es decir que mientras el uno sube el otro tiende a subir tambien.

el color roja es por que tienen correlacion negativa, es decir que mientras el uno sube el otro tiende a bajar.

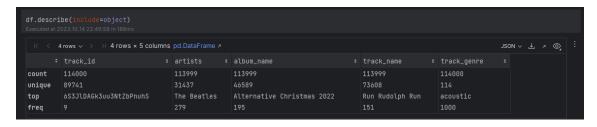


Loudness y energy tiene una gran correlacion, acousticness y energy tienen una correlacion negativa, es decir que mientras el uno sube el otro tiende a bajar.

# Haciendo un analisis Descriptivos de las Variables:

#### **Tipo Categoricas**

El artista que mas se repite son The Beatles y el album que mas se encuentra en el dataset es Alternative Christmas 2022 con 195 apariciones.



El conjunto de datos se distribuye en: 4810 Registros o filas y 10 columnas.

```
¿Cuántas variables y observaciones tenemos en el conjunto de datos?

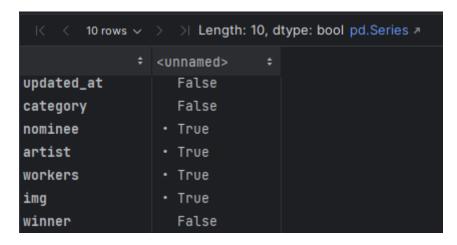
df.shape
Executed at 2023.09.30 14:23:31 in 17ms

(4810, 10)
```

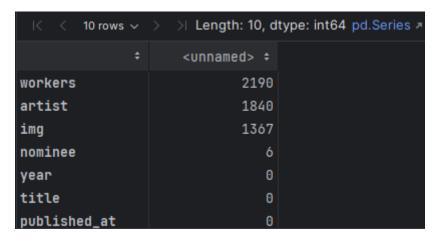
Observamos que solo hay 10 columnas, las cuales una columna numerica y una booleana.

Tenemos 4 columnas con datos nulos.

- nominee:
- artist
- workerr
- img

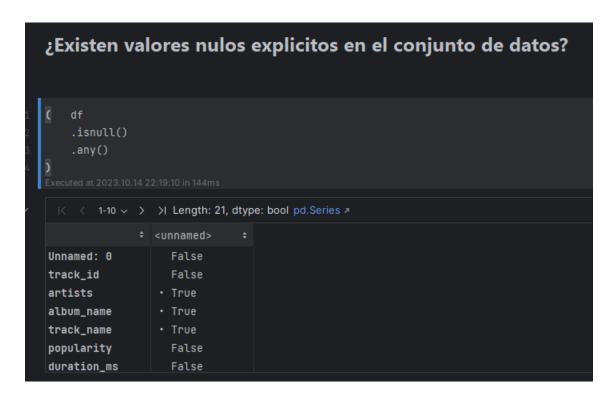


Cuantos nulos hay por cada variable:

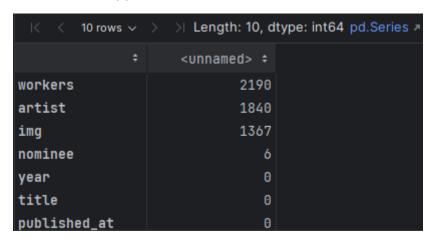


Para un total de 5403

Borramos los datos duplicados



Cuantos nulos hay por cada variable:



Para un total de 5403

Borramos los datos duplicados

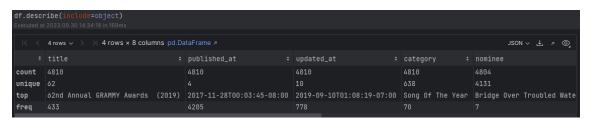
```
Cuantos Duplicados Tenemos?

duplicados = df.duplicated()
duplicados.sum()
Executed at 2023.10.14 18:29:09 in 285ms
```

# Haciendo un analisis Descriptivos de las Variables:

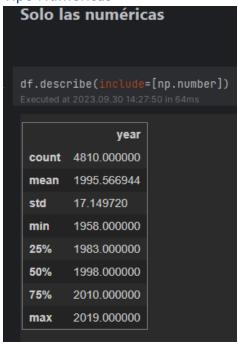
#### **Tipo Categoricas**

La gran mayoria de las Canciones fueron publicadas en 2017-11-28T00:03:45-08:00, lo cual es muy raro.



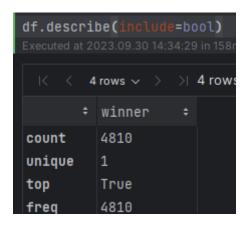
La Categoria Mas Nominada durante todos los años ha sido **Song Of The Year**, Tambien podemos evidenciar que la cancion mas nominadaes **Bridge Over Troubled Wate**, con 7 nominaciones.

#### **Tipo Numericas**

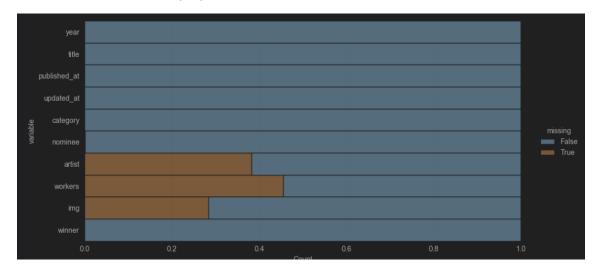


Podemos ver que los años, van desde 1958 a 2019.

Como podemos observar, La Columna winner solo tiene un valor y es True, entonces lo mas probable es que no todos sea ganadores, si que no que todos fueron nominados.

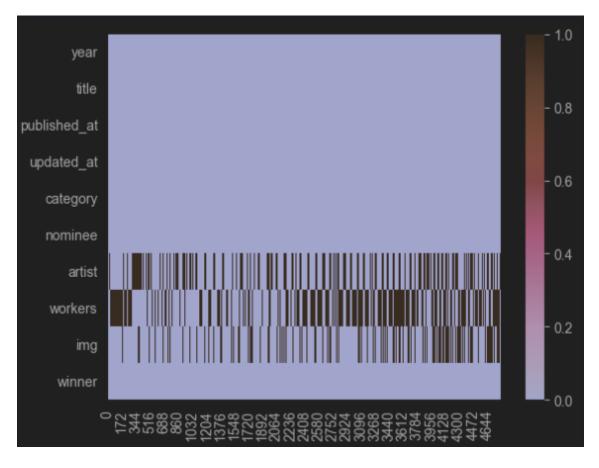


Hacemos un analisis de las proporciones de los nulos en las columnas.



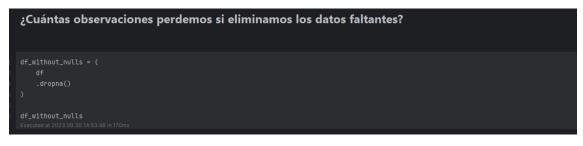
Este grafico nos muestra la proporcion de nulos en cada una de las columnas, donde podemos ver de que la columna img tiene casi un 30 % de los datos nulos, y la columna artist tiene casi un 40% de los valores nulos, la columna workers mas de un 40%.

Ademas del analisis de las columnas, es importante ver como se distribuyen los nulos en las filas, para ver si hay nulos que tienen toddos los registros nulos o su gran mayoria. Este grafico se interpreta de manera vertical donde cada raya, representa un registro, y depende lo larga que sea o por donde pase esa raya significa, que es donde ese registro tiene nulas esas columnas.



Podemos analizar que la gran mayoria de los registros se distribuyen solamente en 3 columnas: img, workers y artist.

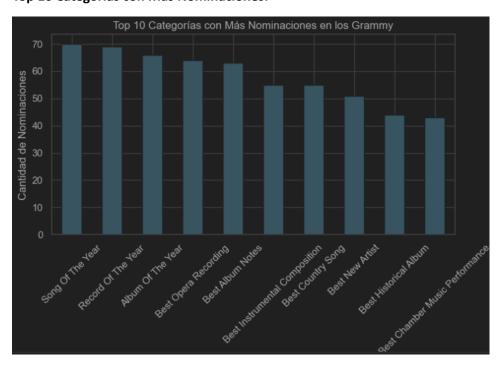
#### Pero podremos borrar todos los nulos?



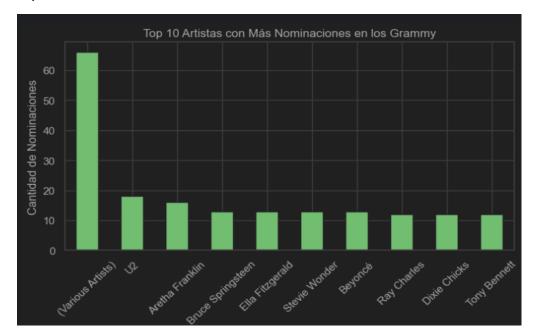
	4450	1966	(1966) 9th Annual GRAMMY	2017-11- 28T00:03:45-	2019-09- 10T01:07:37-	Album Of	A Man And	Frank	Sonny Burke.	https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/ True
			Awards (1966)	08:00	07:00	The Year	His Music	Sinatra	producer	The position of the second sec
	4492	1965	8th Annual GRAMMY Awards (1965)	2017-11- 28T00:03:45- 08:00	2019-09- 10T01:06:59- 07:00	Record Of The Year	A Taste Of Honey	Herb Alpert And The Tijuana Brass	Herb Alpert & Jerry Moss, producers	https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/ True
	4493	1965	8th Annual GRAMMY Awards (1965)	2017-11- 28T00:03:45- 08:00	2019-09- 10T01:06:59- 07:00	Album Of The Year	September Of My Years	Frank Sinatra	Sonny Burke, producer	https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/ True
	4629	1962	5th Annual GRAMMY Awards (1962)	2017-11- 28T00:03:45- 08:00	2019-09- 10T01:09:02- 07:00	Album Of The Year (Other Than Classical)	The First Family	Vaughn Meader	Bob Booker & Earle Doud, producers	https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/ True
8	834 rows × 10 columns									

Miramos que quederariamos con menos del 25% de nuestra informacion inicial, lo cual no es nada satisfactorio, entonces indagamos mas en las columnas que tienen nulos.

**Top 10 Categorias con Mas Nominaciones:** 

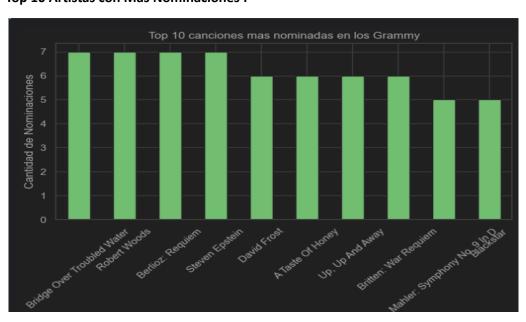


Podemos observar que las categorias Song, Record y Album Of The Year, son las categorias que mas se repiten, con una frecuencia de mas de 65 veces cada una, esto nos da a entender que todos los años almenos una vez se entrega este premio



**Top 10 Artistas con Mas Nominaciones:** 

Se evidencia la existencia de un dato atipico , **Various Artists**. El cual no nos interesará analizar y será eliminado, ya que queremos analizar artistas en particular. Ademas podemos ver que los artistas con mas nominaciones (sacando el dato atipico ) son **U2**, **Aretha Fraklin y Bruce Springsteen.** 



**Top 10 Artistas con Mas Nominaciones:** 

Se puede mirar un empate en el primer lugar ya que hay 4 canciones que tienen 7 nominaciones y son:**Bridge Over Troubled Water, Robert Woods, Beriloz Requiem y Steven Epstein.** 

#### Transformaciones:

Para las Transformaciones tenemos el Archivo transfom.py

```
Funciones: no_needed_columns , drop_duplicates, drop_null_rows, Transform_winner_column
```

#### no\_needed\_columns

```
def no_needed_columns(df):
    df.drop(['img', 'title', 'published_at', 'updated_at', 'workers'], axis=1, inplace=True)
    return df
```

se eliminan img, workers, updated\_at, published\_at porque no nos aportan informacion relevante para nuestro analisis. titlle se eliminan porque se puede inferir de que año son los premios de los grammys con la columna year

#### Transform\_winner\_column

```
def Transform_winner_column(df):
    df['winner'] = df['winner'].map({True: 1, False: 0})
    return df
```

Entendiendo que True significa que ganaron los premios, pero al 100 % de la columna tiene True, nos hace inferir de que lo mas probable es que todos los que estan en el dataset ganaron, entonces cambiamos el valor True por 1.

Normalizamos las Columnas a Mayusculas , excepto winner y las numericas, para no tener problemas de Formato de las columnas.

#### drop\_duplicates

```
def drop_duplicates(df):
    df = df.drop_duplicates(keep='first')
    return df
```

#### drop\_null\_rows

Verificamos si existen mas registros que empiecen con nombre REMIXER en la columna category

para validar si hay registros con el mismo nombre en la columna "category" y asi rellenarlo, de no ser asi seran borrados

Como vemos no hay mas registros, entonces por eso son eliminados

Verificamos si existen mas registros que empiecen con nombre BEST NEW COUNTRY & en la columna category

para validar si rellenamos o borramos estos registros

```
def drop_null_rows(df):
    df.drop([2261,2359,2454,2547,4525,4573], axis=0, inplace=True)
    return df
```

Eliminamos los registros ya que tienen columnas importantes para nuestro analisis vacias y ademas no se vio la forma de rellenarlos

#### def change\_categories:

En esta funcion agrupamos las categorias , ya que existen mas de 600 categorias, las reducimos a 41, las cuales pueden ser analizadas mucho mas sencillo.

#### 1.(explicando con ejemplo)

En el Caso de las categorias:

'Best Song Written For Visual Media',

'Best Compilation Soundtrack For Visual Media',

'Best Score Soundtrack For Visual Media',

'Best Music Video',

'Best Music Film'

Seran cambiadas su nombre por

**Soundtracks/Music Videos** y asi sucesivamente con todos. (Puede revisar el archivo categories para mirar todas las agrupaciones que se hicieron en esta columna)

```
categories = {
    'Soundtracks/Music Video': [
        'Best Song Written For Visual Media',
        'Best Compilation Soundtrack For Visual Media',
        'Best Score Soundtrack For Visual Media',
        'Best Music Video',
        'Best Music Film'
],
    'Production/Engineering': [
        'Best Instrumental Arrangement',
        'Best Arrangement, Instrumental or A Cappella',
        'Best Arrangement, Instruments and Vocals',
        'Best Recording Package',
        'Best Boxed Or Special Limited Edition Package',
```

Esta funcion **etiquetar\_categoria** que esta dentro la funcion **def change\_categories**, lo que nos ayuda es a recorrer la variable categories y con la funcion apply, agrupamos cada una de las variables explicadas en el **punto 1.(explicando con ejemplo)** 

Verificamos que despues de usar la funcion se reduce a 41 los diferentes datos de la columna

```
valores_unicos_category1 = df["category"].nunique()
valores_unicos_category1

Executed at 2023.10.14 22:17:05 in 31ms
627
```

```
valores_unicos_category1 = df["category"].nunique()
valores_unicos_category1

Executed at 2023.10.14 22:11:13 in 62ms
41
```

#### Preguntas a Responder:

- 1. ¿Qué nominado ha recibido la mayor cantidad de premios en general o en un solo año?
- 2. ¿Qué obra ha recibido más premios en un evento?
- 3. ¿Qué país recibió la mayor cantidad de premios en una ceremonia y en general?
- 4. ¿Qué género musical ha ganado más premios?
- 5. ¿Cuál es el medio de pulsaciones por minuto de los ganadores?
- 6. ¿Qué género ha ganado más premios?

#### **Configuracion Airflow**

Ingresamos al contenedor por bash a traves del comando docker exec -it <id\_del\_contenedor> bash



Hacemos el comando para crear un usuario y su contrasena

+

airflow@d3c1b490a436:/opt/airflow\$ airflow users create -r Admin -u gustavo316 -e lionester310@gmail.com -f gustavo -l manyoma -p Autonoma316 / h/mome/airflow/.local/lib/python3.8/site-packages/flask\_limiter/extension.py:336 UserWarning: Using the in-memory storage for tracking rate limits as no storage was explicitly specified. This is not recommended for production use. See: https://flask-limiter.readthedocs.io#configuring.a-storage-backend for documentation about configuring the storage backend.

[2033-10-127043/37:36.072+0000] {manager.py:211} INFO - Added user %s girtlow@d3c1404932316.org/airflow% airflow@d3c140949343/30.072+0000]

Solo 3 columnas tienen datos nulos, artists, album\_name, track\_name, y cada una tiene un dato nulo.



Valence: Medida de 0,0 a 1,0 que describe la positividad musical que transmite una pista. Las pistas con una valencia alta suenan más positivas (por ejemplo, felices, alegres, eufóricas), mientras que las pistas con una valencia baja suenan más negativas (por ejemplo, tristes, deprimidas, enfadadas).

track\_genre: The genre in which the track belongs

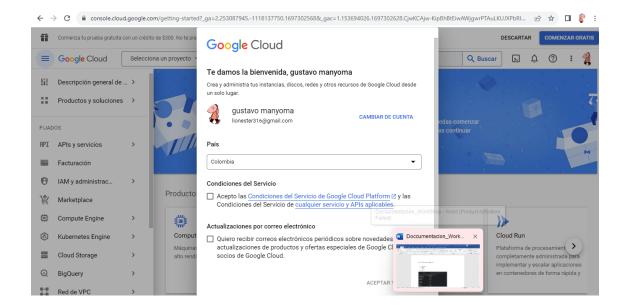
Load:

Podemos ver de que el merge fue subido a la base de datos

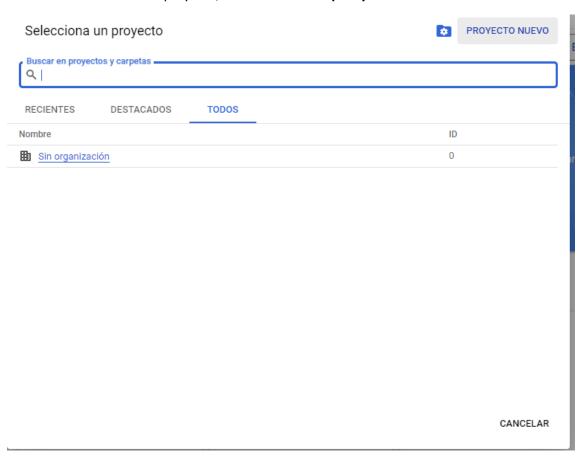
```
[4810 rows x 10 columns]
                              track id
                                                                                            artists ...
                                                                                                                                                                         artist winner
         6Vc5wAMmXdKIAMTwUoEb7N A Great Big World;Christina Aguilera ... A Great Big World With Christina Aguilera
5TvE3pk05pyFIGdSY9j4DJ A Great Big World;Christina Aguilera ... A Great Big World With Christina Aguilera
        78TKTLSLWK8pZAKKW3MyQL A Great Big World;Christina Aguilera ... A Great Big World With Christina Aguilera ... A Great Big World With Christina Aguilera 7xLhousIHDxoGgeJNhO4Ye A Great Big World ... A Great Big World With Christina Aguilera 6kRZfOZSuoi0Htg6gROKDz A Great Big World ... A Great Big World With Christina Aguilera
... 3182 61h02ZrTkc0XNt8eBIMJX9
                                                                          Phil Wickham ...
for KING & COUNTRY ...
                                                                                                                                                                 Tim Menzies
3183 7dlCAK8HdnI6UGHqZkfvJT
                                                                                                                                                                            NaN
                                                                            Hillsong Worship ...
Jadon Lavik ...
3184 5B1fUGBm5LF3V9UlAYpLpf
                                                                                                                                                 Steven Curtis Chapman
3185 4iFGj9LMN5xYuGeDcNifo9
                                                                                                                                                                  Larry Hart
3186 3jIdl5LURV3fJNmVSnDS74
                                                                             Hillsong Worship ...
                                                                                                                                                                  Al Jarreau
[3187 rows x 31 columns]
Engine cerrado
```

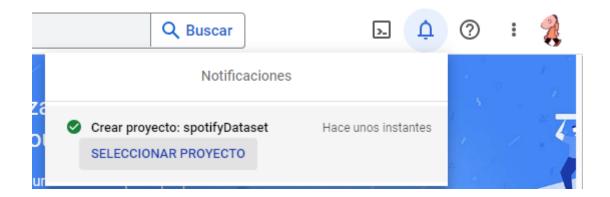
#### Google Drive

Para poder subir nuestro archivo merged.csv a traves de codigo, tenemos que usar la plataforma de google cloud para poder hacerlo, entonces creamos un usuario y nos logueamos, aceptando terminos y condiciones.

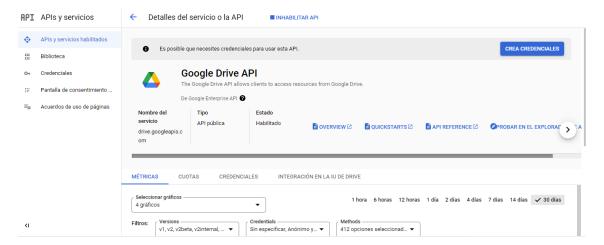


#### Debemos crear un nuevo proyecto, el cual llamamos spotifyDataset

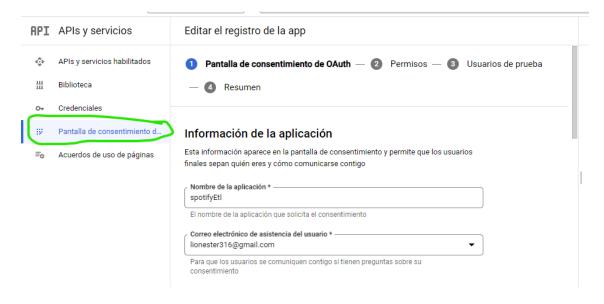




#### Buscamos dentro de GCP Google Drive API



#### En este caso usaremos OAuth y registramos nuestra app en la Pantalla de Consentimiento.



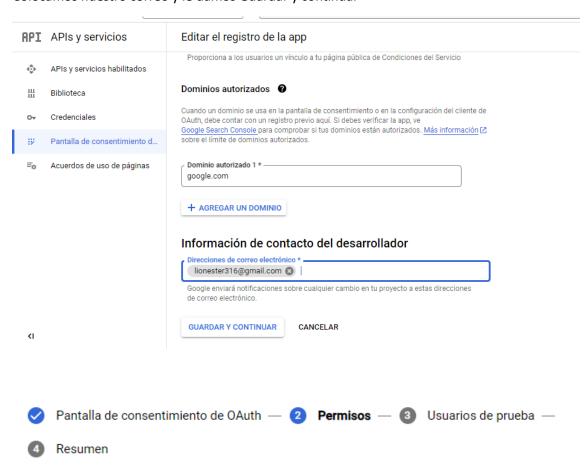
Copiamos el link de la barra de busqueda y lo ponemos en esta seccion:

## Dominio de la app

Para protegerlos a ti y a tus usuarios, Google solo permite que las apps que usan OAuth puedan emplear los dominios autorizados. Se mostrará la siguiente información a los usuarios en la pantalla de consentimiento.

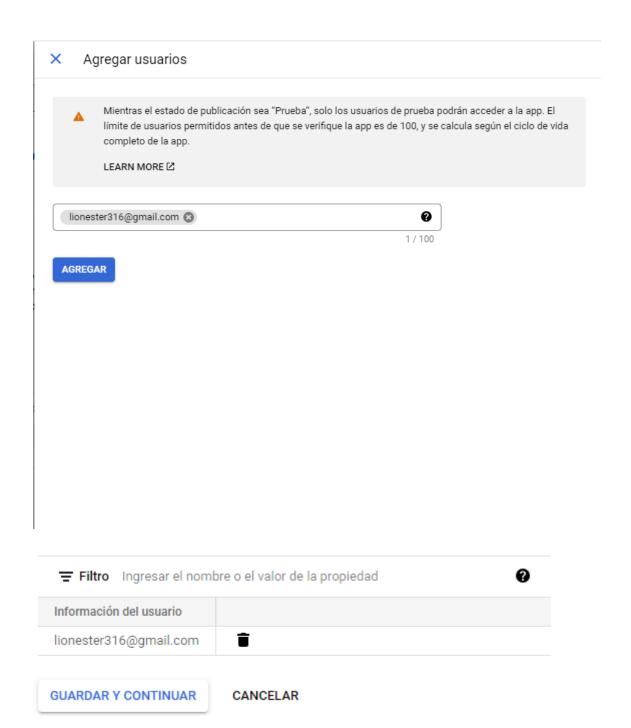


#### Colocamos nuestro correo y le damos Guardar y continuar

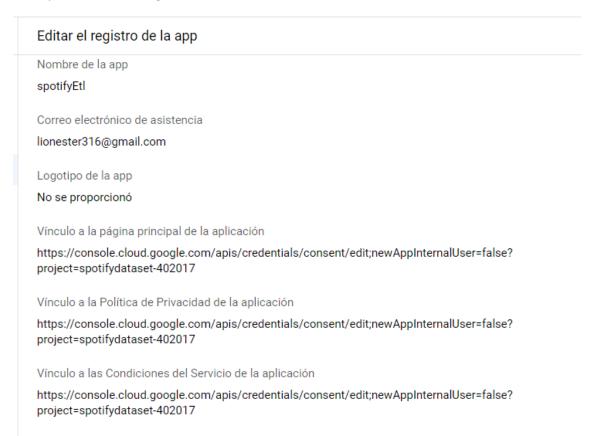


En esta seccion de Permisos no configuramos nada entonces le damos siguiente

En la seccion de usuarios de prueba ponemos nuestro correo:



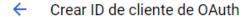
#### Y asi quedaron las Configuraciones:



Ahora procedemos a la Creacion de las Credenciales, Nos conectaemos atraves de el ID de cliente de OAuth.



#### Empezamos con las Configuraciones:



de Google. Si la app se ejecuta en varias plataformas, cada una necesitará su propio ID de cliente. Consulta Configura OAuth 2.0 🖸 para obtener más información. Obtén más información 🗷 sobre los tipos de clientes de OAuth.



Para usar con solicitudes de un navegador

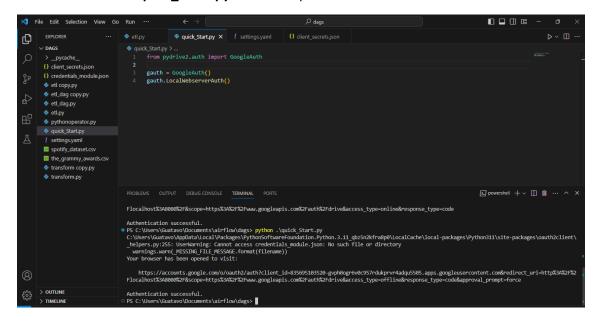


**CORRECCION**: En la URL es <a href="http://localhost:8080">http://localhost:8080</a>

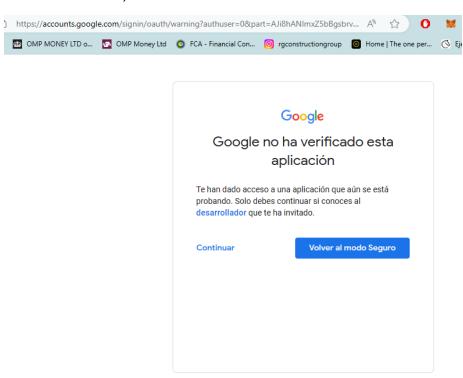
Le damos crear y descargamos el JSON.



Creamos un archivo **quick\_Start .py** el cual nos permitira autenticarnos.



#### Corremos el archivo, nos lleva a la web donde le damos continuar



# spotifyEtl quiere acceder a tu cuenta de Google



#### Cuando permitas este acceso, spotifyEtl podrá:



🔼 Ver, modificar, crear y eliminar archivos de Google Drive. Más información

### Confirma que confías en spotifyEtl

Puede que estés compartiendo información sensible con este sitio o esta aplicación. Puedes ver o retirar el acceso en cualquier momento en tu cuenta de Google.

Descubre cómo te ayuda Google a compartir datos de forma segura.

Consulta la Política de Privacidad y los Términos del Servicio de spotifyEtl.

Cancelar

Continuar

The authentication flow has completed.

Luego hacemos unas configuraciones para crear persistencia, es decir para que no nos pida autenticarnos cada vez que queramos subir un archivo. Debemos recordar que El client\_id y el client\_secret los sacamos de la app que creamos en GCP

```
DAGS

| settings.yaml | | client_secrets.json | | settings.yaml | | client_secrets.json | | settings.yaml | | client_secrets.json | | client_config_backend: settings | | client_config: | client_config: | client_config: | client_double.json | | client_secrets.gocspx.dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | | client_secret: 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 | | client_secret: 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 | | settings.yaml | client_secret: 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 | | settings.yaml | client_secret: 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 | | settings.yaml | client_secrets.gocspx-dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | | settings.yaml | client_secrets.gocspx-dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | | settings.yaml | client_double.json | client_secrets.gocspx-dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | | settings.yaml | client_double.json | client_double.json | client_secrets.gocspx-dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | | settings.yaml | client_double.json | client_secrets.gocspx-dkAD9qnSEOm6FIgk_MZMDVzcDUWJ | settings.yaml | client_double.json | client_double
```

Corremos el archivo load\_to\_Drive.py que tiene 2 funciones, login() que nos permite loguearnos y crear la conexión con Google Drive y **subir\_archivo()** que sube el archivo recibiendo los parametros **(ruta\_del\_archivo\_a\_subir\_id\_de\_la\_carpeta)** 

```
      ◆ etlpy
      ♠ load_To_Drivepy > ...
      ♦ load_To_Drivepy > ...

      ♦ load_To_Drivepy > ...
      23

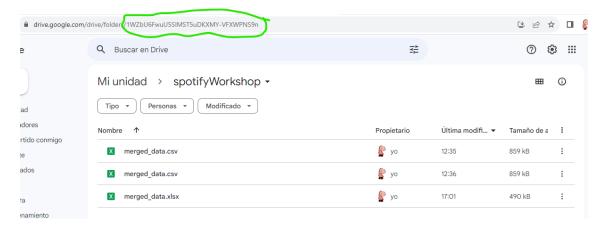
      24
      # Carga de archivos

      25
      def subir_archivo(nuta_archivo,id_folder):

      26
      credenciales = login()

      27
      archivo = credenciales. CreateFile({'parents': [{"kind": "drive#fileLink",\" archivo.futeriales.createFile(*parents': [{"kind": "drive#fil
```

Corremos el archivo, y efectivamente podemos ver de que se subio el archivo.



Lo que esta en verde es el id\_de\_la\_carpeta.