Workshop-2





Santiago Gomez Castro (2226287)

Docente: Javier Alejandro Vergara Zorrilla

Universidad Autónoma de Occidente
Facultad de Ingeniería
Santiago de Cali
2024

¿Sobre qué trata este trabajo?

El trabajo llamado WorkShop-2 nos entrega 2 dataset en formato csv, el primer dataset se encuentran todas las canciones de 125 géneros musicales diferentes junto al nombre del artista, álbum donde aparece la canción, a continuación una explicación sobre las columnas y su contenido:

- track_id: El código único que Spotify le da a cada canción.
- **artists:** Los nombres de los artistas que interpretan la canción. Si hay más de uno, sus nombres están separados por un punto y coma (;).
- album_name: El nombre del álbum donde aparece la canción.
- track_name: El nombre de la canción.
- **popularity:** La popularidad de la canción, medida del 0 al 100. Cuanto más popular sea, más cerca estará de 100. La popularidad depende de cuántas veces y cuán recientemente ha sido reproducida.
- duration_ms: La duración de la canción en milisegundos.
- **explicit:** Indica si la canción tiene contenido explícito (palabras groseras o temas adultos). True significa que sí tiene, y False que no.
- danceability: Mide cuán bailable es la canción, con un valor entre 0.0 y 1.0 (1.0 es más bailable).
- **energy:** Mide la intensidad y actividad de la canción, entre 0.0 y 1.0. Canciones rápidas y ruidosas tienen más energía.
- **key:** La tonalidad musical de la canción (por ejemplo, C, D, E, etc.). Si no se detectó ninguna, el valor es -1.
- loudness: El volumen general de la canción en decibelios (dB).
- mode: Indica si la canción está en tono mayor (1) o menor (0).
- **speechiness:** Mide la cantidad de palabras habladas en la canción. Un valor más cercano a 1.0 indica más palabras habladas.
- acousticness: Indica cuán acústica es la canción, con un valor entre 0.0 y 1.0 (1.0 es completamente acústica).
- **instrumentalness:** Predice si la canción es instrumental, es decir, sin voz. Cuanto más cerca de 1.0, más probable que no tenga voces.
- **liveness:** Mide la probabilidad de que la canción haya sido grabada en vivo. Un valor alto (más de 0.8) indica una mayor probabilidad de que sea en vivo.
- valence: Mide cuán positiva o feliz suena la canción, entre 0.0 (triste) y 1.0 (feliz).
- tempo: El ritmo de la canción en beats por minuto (BPM).
- **time_signature**: El compás de la canción, que indica cuántos tiempos hay en cada medida (por ejemplo, 3/4 o 4/4).
- **track_genre:** El género musical al que pertenece la canción (como pop, rock, jazz, etc.).

El segundo dataset contiene información sobre todas las premiaciones grammys desde el año 1959 hasta el 2019, a continuación una explicación sobre las columnas:

- year: El año en el que se celebraron los Grammy.
- title: El título del evento de los Grammy (incluye el número de edición y el año).
- published_at: La fecha y hora en que se publicó la información.
- **updated at:** La fecha y hora en que se actualizó por última vez la información.
- category: La categoría del premio (por ejemplo, "Record of the Year").
- **nominee:** La canción o proyecto nominado en esa categoría.
- artist: El artista que interpreta la canción o está nominado.
- workers: Lista de las personas involucradas en la producción del proyecto (productores, ingenieros, etc.).
- img: El enlace a la imagen relacionada con el nominado o el premio.
- winner: Indica si el nominado fue el ganador en su categoría (True significa que ganó, False que no).

Se realizará todo el proceso de EDA a ambos dataset en donde se analizaran los datos que contienen, realizar modificaciones y organización de la información para realizar análisis profundos y graficación.

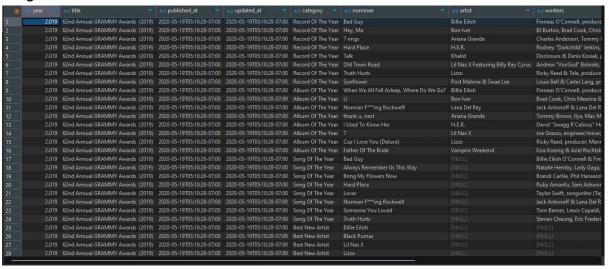
Herramientas usadas

- Python: Se usó python para la creación de scripts de subida de datos a la base de dato y Dags para el funcionamiento de Airflow
- **Jupyter:** Se emplean Notebooks de jupyter para el EDA de ambos dataset, donde se limpia, transforma la información y a su vez se crean gráficas para entender más sencillamente la información.
- **Ubuntu:** Una máquina virtual Ubuntu para poder ejecutar el proyecto en un ambiente linux ya que Airflow lo requiere para su correcto funcionamiento.
- **Apache-Ariflow:** Gestor de flujos de datos para la modificación, transformación y carga de los datos de forma secuencial.
- Poetry: Ambiente de desarrollo en Python para la gestión de las librerías requeridas.
- **Git y Github:** Gestores de versión de código para guardar y compartir el proyecto.
- PowerBI: Las visualizaciones principales se crearon usando PowerBI
- SQLalchemy: Esta librería nos permite la conexión a la base de datos para la obtención de los datos y luego actualizarlos después de haber pasado por el EDA.
- Pandas: Librería para el análisis de los datos y su manipulación.
- Dontev: Libreria para acceder a las credenciales de la base de datos y no exponerlas en el código.
- PostgreSQL: Base de datos relacional que nos facilitara el guardado y gestión de los datos.
- Ngrok:Se emplea Ngrok para crear un sub túnel para exponer nuestra base de datos local a la máquina Ubuntu.

Subida de datos



Usando un script de python subimos el dataset the_grammy_award.csv a la base de datos antes de proceder al análisis, revisamos en la base de datos para asegurarnos de la subida.



EDA

01_Grammy_EDA

Este NoteBook se encuentra todo el proceso de transformación, limpieza y carga del dataset de grammy_award.

Importación de las librerías que se van a utilizar.

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from sqlalchemy import create_engine, inspect
from dotenv import load_dotenv
import os
```

Bloque de código que creará la conexión con la base de datos.

```
load_dotenv()

localhost = os.getenv('LOCALHOST')
port = os.getenv('PORT')
nameDB = os.getenv('DB_NAME')
userDB = os.getenv('DB_USER')
passDB = os.getenv('DB_PASS')

try:
    engine = create_engine(f'postgresql+psycopg2://{userDB}:{passDB}@{localhost}:{port}/{nameDB}')
    inspector = inspect(engine)
    connection = engine.connect()
    print("Successfully connected to the database.")
    connection.close()

except Exception as e:
    print(f"Failed to connect to the database: {e}")
Successfully connected to the database.
```

Luego de crear la conexión imprimimos el dataset para observar a primera vista cuáles datos hay y sus tipos.

```
int64
year
title
                object
published at
                object
updated_at
                object
category
                object
nominee
                object
artist
                object
workers
                object
                object
img
winner
                  bool
dtype: object
```

```
title
                                                        published at
   year
  2019 62nd Annual GRAMMY Awards (2019) 2020-05-19T05:10:28-07:00
   2019 62nd Annual GRAMMY Awards (2019)
                                           2020-05-19T05:10:28-07:00
   2019 62nd Annual GRAMMY Awards (2019)
                                           2020-05-19T05:10:28-07:00
   2019 62nd Annual GRAMMY Awards (2019)
                                          2020-05-19T05:10:28-07:00
   2019 62nd Annual GRAMMY Awards (2019)
                                          2020-05-19T05:10:28-07:00
                                                                    artist \
                 updated at
                                       category
                                                    nominee
  2020-05-19T05:10:28-07:00 Record Of The Year
                                                    Bad Guy Billie Eilish
  2020-05-19T05:10:28-07:00 Record Of The Year
                                                   Hey, Ma
                                                                 Bon Iver
   2020-05-19T05:10:28-07:00 Record Of The Year
                                                    7 rings Ariana Grande
   2020-05-19T05:10:28-07:00 Record Of The Year Hard Place
                                                                   H.E.R.
  2020-05-19T05:10:28-07:00 Record Of The Year
                                                      Talk
                                                                   Khalid
                                            workers \
0 Finneas O'Connell, producer; Rob Kinelski & Fi...
  BJ Burton, Brad Cook, Chris Messina & Justin V...
  Charles Anderson, Tommy Brown, Michael Foster ...
3 Rodney "Darkchild" Jerkins, producer; Joseph H...
4 Disclosure & Denis Kosiak, producers; Ingmar C...
                                                img winner
0 https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/...
                                                       True
  https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/...
                                                       True
  https://www.grammy.com/sites/com/files/styles/...
                                                       True
```

Primero procedemos en arreglar el tipo de datos de la columnas published_at y updated_at ya que no era acorde con la naturaleza de los datos, lo pasamos a tipo Date que es un tipo más acorde a la información que poseen.

```
int64
year
title
                              object
                datetime64[ns, UTC]
published at
updated at
                datetime64[ns, UTC]
                              object
category
nominee
                              object
artist
                              object
workers
                              object
                              object
img
winner
                                boo1
dtype: object
```

Luego procedemos a borrar la columna de "img" porque no es necesario para los análisis que vamos a realizar.

```
df = df.drop(columns="img")
  print(df.info())
class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
langeIndex: 4810 entries, 0 to 4809
Data columns (total 9 columns):
                 Non-Null Count Dtype
    Column
                                  int64
    year
                 4810 non-null
                                 object
    title
                 4810 non-null
    published at 4810 non-null
                                 datetime64[ns, UTC]
   updated at
                 4810 non-null
                                 datetime64[ns, UTC]
                 4810 non-null
    category
                                 object
                 4804 non-null
    nominee
                                 object
    artist
                  2970 non-null
                                 object
    workers
                  2620 non-null
                                 object
                                  bool
    winner
                 4810 non-null
```

Revisamos los valores null que hay en el dataset

```
year
                    0
title
                    0
published at
                    0
updated at
                    0
category
                    0
nominee
                    6
artist
                 1840
workers
                 2190
winner
                    0
dtype: int64
```

Como observamos, tenemos un número considerable de valores nulos en la columna de "artists", pero ya que no podemos rellenar con alguna operación se decide con borrar todos los null de la columna y después de eso cambiar los valores null de la columna de "workers" porque existe la probabilidad de que el artista haya trabajado solo o si trabajo con alguien, y ya que no es muy necesario saber con quien el artista ha trabajado para el análisis.

```
year
title
                    0
published at
                    0
updated_at
                    0
category
                    0
nominee
                    0
artist
                    0
workers
                2004
winner
dtype: int64
```

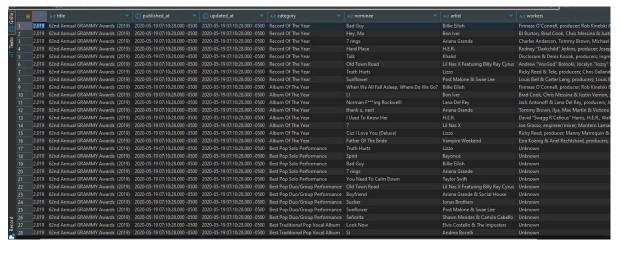
```
df['workers'].fillna('Unknown', inplace=True)
print(df.info())
```

Por último actualizamos los datos viejos de la base de datos con los nuevos que se han trabajado.

```
try:
    df.to_sql('grammy_awards', engine, if_exists='replace', index=False)
    print(f"Table 'grammy_awards' updated.")

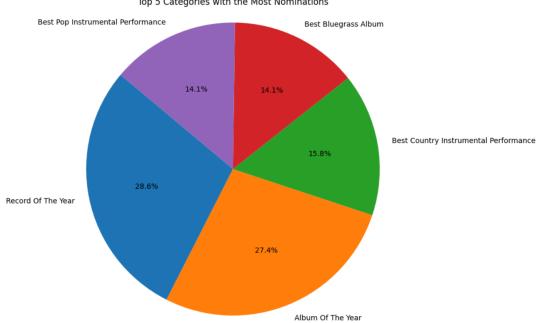
except Exception as e:
    print(f"Error uploading data: {e}")

finally:
    engine.dispose()
Table 'grammy_awards' updated.
```



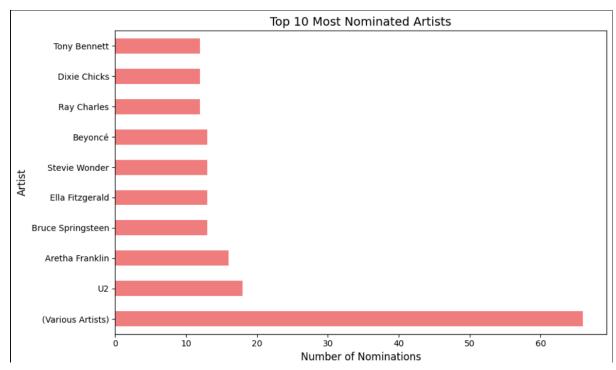
Visualizaciones.

El gráfico de pastel nos muestra las categorías con más nominaciones que se han realizado con el paso del tiempo, desde el año 59 hasta el 2019, observamos que la primera categoría es "album of the year" (álbum del año), de segundo "record of the year"(disco del año) y de tercero "Best Country Instrumental Performance" (Mejor interpretación instrumental country) siendo las 3 categorías que se han nominado en estos aproximadamente 60 años.



Top 5 Categories with the Most Nominations

La gráfica de barras nos muestra los artistas que fueron los más nominados en los grammy donde el grupo musical U2 son los más nominadas a los grammys seguido por Aretha Franklin y Bruce Springsteen, Ella Fitzgerald, Stevie Wonder y Beyonce como los terceros, esto lo podemos observar en las barras tienen el mismo ancho.



02_Spotify_dataset

Este NoteBook se encuentra todo el proceso de transformación, limpieza y carga del dataset de spotify_dataset.

Importación de las librerías

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

Accedemos al CSV que se encuentra en la carpeta "/Dirty-Data" e imprimimos para observar los tipos de datos y qué información aparece.



```
Data columns (total 21 columns):
    Column
                     Non-Null Count
                   114000 non-null
    Unnamed: 0
                                      int64
0
    track id
                    114000 non-null
                                      object
    artists
                    113999 non-null
                    113999 non-null
    album name
                                      object
                    113999 non-null
    track name
                                      object
                    114000 non-null
    popularity
                                      int64
                    114000 non-null int64
    duration ms
                     114000 non-null
    explicit
                                     bool
    danceability
                    114000 non-null float64
                    114000 non-null float64
    energy
                     114000 non-null int64
 10
    key
                   114000 non-null float64
 11
    loudness
                    114000 non-null int64
 12
    mode
    speechiness 114000 non-null float64
acousticness 114000 non-null float64
 13
    instrumentalness 114000 non-null float64
    liveness
                     114000 non-null float64
                    114000 non-null float64
 17
    valence
                    114000 non-null float64
 18
    tempo
    time_signature
                   114000 non-null int64
                    114000 non-null object
 20 track_genre
dtypes: bool(1), float64(9), int64(6), object(5)
memory usage: 17.5+ MB
```

Revisamos que no haya algún valor repetido

```
duplicates = df.duplicated().sum()
  print(duplicates)

0
```

Buscamos si hay valores null

```
df = df.dropna()
   null_data = df.isnull().sum()
   print(null_data)
Unnamed: 0
                   0
track id
                   0
artists
                   0
album name
                   0
track name
                   0
popularity
                   0
duration ms
                   0
explicit
                   0
danceability
                   0
energy
                   0
key
                   0
loudness
                   0
mode
                   0
speechiness
                   0
acousticness
                   0
instrumentalness
                   0
liveness
                   0
valence
                   0
tempo
                   0
time_signature
                   0
track_genre
                   0
dtype: int64
```

Por último borramos la columna "acousticness" por no ser necesaria para los análisis que se va a emplear el dataset.

```
df = df.drop(columns='acousticness')
   print(df.info())
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Index: 113999 entries, 0 to 113999
Data columns (total 20 columns):
     Column
                       Non-Null Count
                                          Dtype
                      113999 non-null int64
113999 non-null object
    Unnamed: 0
0
    track_id
 1
                      113999 non-null object
113999 non-null object
 2
    artists
 3 album name
   track_name popularity
                      113999 non-null object
113999 non-null int64
4
 5
    duration ms
                      113999 non-null int64
    explicit 113999 non-null bool danceability 113999 non-null float64
8
9
    energy
                       113999 non-null float64
                       113999 non-null int64
10 Key
11 loudness
 10 key
                     113999 non-null float64
                      113999 non-null int64
13 speechiness 113999 non-null float64
 14 instrumentalness 113999 non-null float64
15 liveness 113999 non-null float64
16 valence 113999 non-null float64
                      113999 non-null float64
 17 tempo
 18 time signature 113999 non-null int64
19 track genre
                        113999 non-null object
dtypes: bool(1), float64(8), int64(6), object(5)
memory usage: 17.5+ MB
```

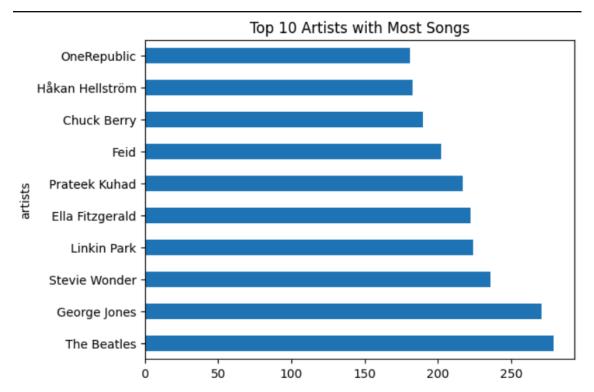
Finalmente guardamos el nuevo CSV en la carpeta "./cleanData"

```
Finally, we save the data into a CSV file.

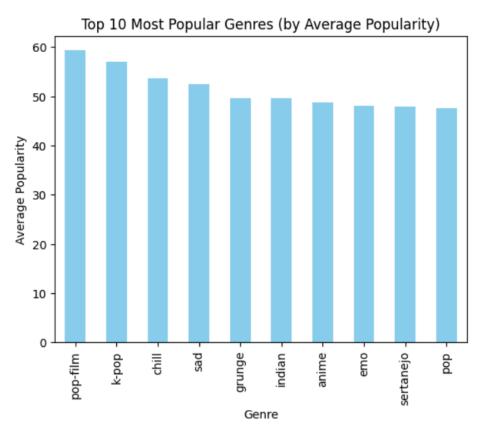
df.to_csv('../cleanData/spotify-clean.csv', index=False)
```

Visualizaciones.

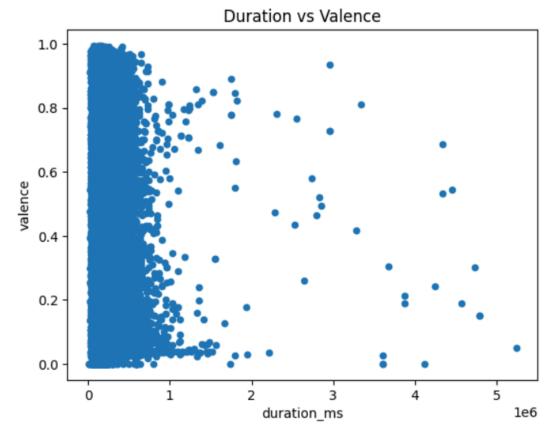
Esta gráfica nos muestra los 10 artistas con más canciones en spotify, la banda británica The Beatles, son la banda con más canciones en spotify seguida por George Jones y Stevie Wonder como artistas con más canciones en spotify.



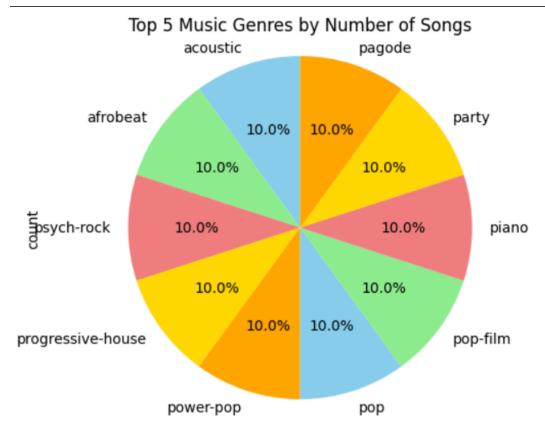
Esta gráfica muestra la media en popularidad de cada género, con esto obtenemos un top 10 de los géneros más populares encabezado por Pop-film, k-pop y chill.



Esta gráfica de dispersión permite observar cómo se distribuye la felicidad de la gente de acuerdo a la duración de una canción, observando que las canciones a menor duración las personas son más felices.

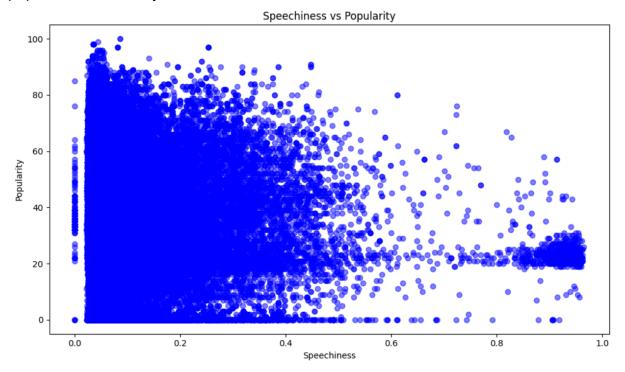


Este gráfico de pastel muestra cual genero posee mas canciones, el problema es que los porcentajes son iguales, mostrando que los géneros poseen las misma cantidad de canciones, entonces se optó por un código que cuente la cantidad de canciones de cada género musical, como resultado esta la imagen de abajo del gráfico de pastel, esta imagen nos muestra que efectivamente todos los géneros tienen la misma cantidad de canciones a excepción de k-pop que posee 999 canciones a diferencia de las 1.000 canciones que tienen los demas generos.



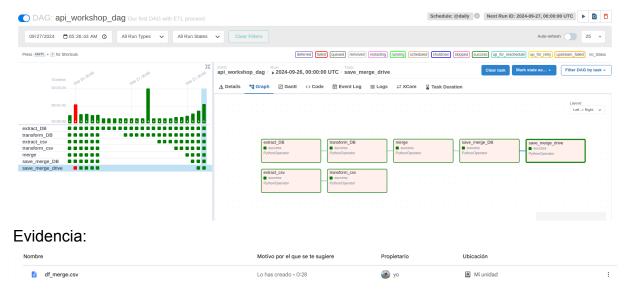
track_genre	
acoustic	1000
afrobeat	1000
psych-rock	1000
progressive-house	1000
power-pop	1000
emo	1000
electronic	1000
electro	1000
world-music	1000
k-pop	999
Name: count, Length:	114, dtype: int64

La gráfica de dispersión muestra la popularidad de una canción con la cantidad de palabras que se hablan, podemos concluir que las canciones más populares son aquellas que menos palabras tienen y ya las menos populares son aquellas que tienen muchas más palabras, también podemos ver que a más palabras la popularidad va decayendo.

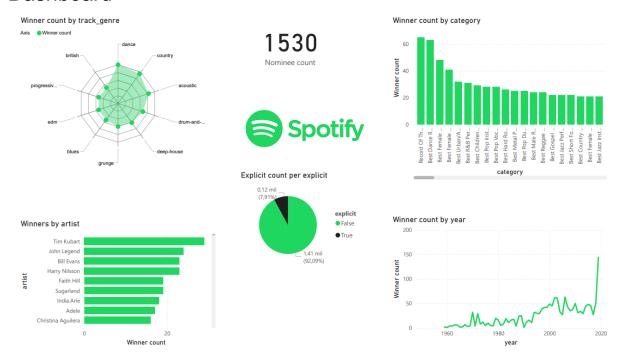


Airflow

El proceso de Airflow es un proceso ETL completo, teniendo la extracción de los datos de la base de datos y un CSV, la transformación de ambos verificando posibles datos nulos o duplicados y por último la subida del nuevo dataset a la base de datos y en Drive tal como se ve en la imagen de evidencia.

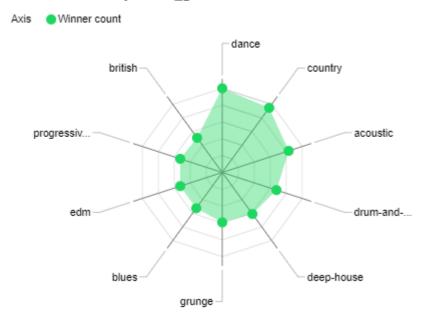


Dashboard



Este es un gráfico de radar, nos muestra cómo se distribuye los géneros con mas grammys, observamos que empieza con "dance" tocando el borde y luego empieza a alejarse del borde acercándose un poco más al centro, mostrando el top de los géneros con más grammys y la diferencia que los separa.

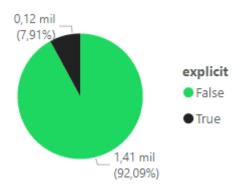
Winner count by track_genre



Explict contiene datos de que si la cancion es grosera o contetiene tema de adultos, este grafico de pastel nos muestra el porcentaje de canciones groseras(verde) con

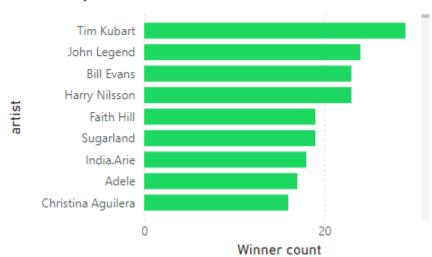
las que no son groseras(negro) con grammys, concluyendo que las canciones con tema para adultos tiene gran posibiladad de obtener un grammy.

Explicit count per explicit

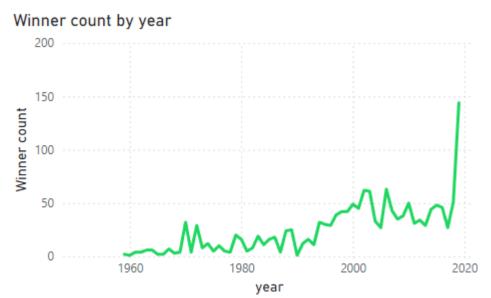


La gráfica muestra los artistas que más grammys han ganado con el paso de los años, siendo Tim Kubart el artista con más grammys seguido por Jhon Legend y de tercero Bill Evans.

Winners by artist



Aquí se muestra los grammys entregados desde los años 50 hasta el 2019 que fue la fecha de corte del dataset, el número de grammys ha ido aumentando desde los años 90 donde se ve una tendencia creciente que se estanca para luego en el año 2019 tener un pico de casi 150 grammys entregados.



Como última gráfica, tenemos las categorías con más grammys entregados, la primera es disco del año obteniendo más 60 de grammys, el segundo es la categoría de mejor disco de baile con más de 60 grammys entregados pero por detrás de disco del año, y de tercero está Mejor interpretación vocal country femenina estando por debajo de 50 grammys obtenidos, podemos concluir que las categorías más importantes de los grammy serian las anteriormente mencionadas.

