- 1 import pandas as pd
- 2 import seaborn as sns
- 3 import matplotlib.pyplot as plt
- 4 df=pd.read\_csv("netflix\_titles.csv")
- 5 df.head()

<b>→</b>		show_id	type	title	director	cast	country	date_added	release
	0	81145628	Movie	Norm of the North: King Sized Adventure	Richard Finn, Tim Maltby	Alan Marriott, Andrew Toth, Brian Dobson, Cole	United States, India, South Korea, China	September 9, 2019	
	1	80117401	Movie	Jandino: Whatever it Takes	NaN	Jandino Asporaat	United Kingdom	September 9, 2016	
	2	70234439	TV Show	Transformers Prime	NaN	Peter Cullen, Sumalee Montano, Frank Welker, J	United States	September 8, 2018	
	3	80058654	TV Show	Transformers: Robots in Disguise	NaN	Will Friedle, Darren Criss, Constance Zimmer,	United States	September 8, 2018	
	4	80125979	Movie	#realityhigh	Fernando Lebrija	Nesta Cooper, Kate Walsh, John Michael Higgins	United States	September 8, 2017	
Próximos pasos:			Genera	r código con df		Ver gráficos recomendado	1	New intera	ctive

1 df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>

```
Kangeindex: b∠34 entries, v to b∠33
  Data columns (total 12 columns):
       Column
                    Non-Null Count Dtype
   0
       show_id
                   6234 non-null
                                     int64
   1
       type
                    6234 non-null object
   2
       title
                     6234 non-null
                                     object
   3
                   4265 non-null
       director
                                     object
   4
       cast
                    5664 non-null
                                     object
   5
                   5758 non-null
       country
                                     object
       date_added 6223 non-null
   6
                                     object
   7
       release_year 6234 non-null
                                     int64
   8
       rating
                     6224 non-null
                                     object
   9
                   6234 non-null
       duration
                                     object
   10 listed_in
                    6234 non-null
                                     object
   11 description
                     6234 non-null
                                     object
  dtypes: int64(2), object(10)
  memory usage: 584.6+ KB
1 print(df.isnull().sum())
  show_id
                     0
                     0
  type
  title
                     0
  director
                  1969
  cast
                   570
  country
                   476
  date_added
                    11
  release_year
                     0
                    10
  rating
                     0
  duration
  listed_in
                     0
  description
  dtype: int64
1 print(df.duplicated().sum())
1 df['director'].fillna("Unknown",inplace=True)
2 df["cast"].fillna("Unknown",inplace=True)
3 df["country"].fillna("Unknown",inplace=True)
4 df.dropna(subset=["date_added"],inplace=True)
5 mas comun=df["rating"].mode()[0]
  <ipython-input-31-5197ac8abaab>:1: FutureWarning: A value is trying to be set
  The behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work be
  For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.r
    df['director'].fillna("Unknown",inplace=True)
```

```
<1pytnon-input-31-519/ac&abaab>:2: ruturewarning: A value is trying to be set
The behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work be
For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.r
  df["cast"].fillna("Unknown",inplace=True)
<ipython-input-31-5197ac8abaab>:3: FutureWarning: A value is trying to be set
The behavior will change in pandas 3.0. This inplace method will never work be
For example, when doing 'df[col].method(value, inplace=True)', try using 'df.r
  df["country"].fillna("Unknown",inplace=True)
```

## 1 df.info()

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'> Index: 6223 entries, 0 to 6222 Data columns (total 12 columns):

#	Column	Non-Null Count	Dtype	
0	show_id	6223 non-null	int64	
1	type	6223 non-null	object	
2	title	6223 non-null	object	
3	director	6223 non-null	object	
4	cast	6223 non-null	object	
5	country	6223 non-null	object	
6	date_added	6223 non-null	object	
7	release_year	6223 non-null	int64	
8	rating	6214 non-null	object	
9	duration	6223 non-null	object	
10	listed_in	6223 non-null	object	
11	description	6223 non-null	object	
dtypes: int64(2),		object(10)		

memory usage: 632.0+ KB

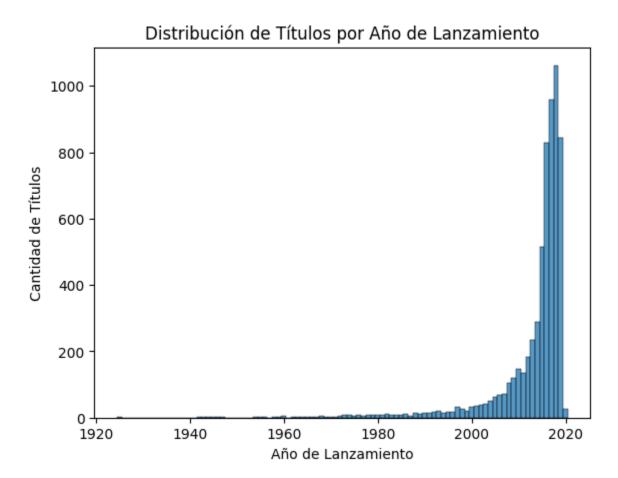
1 #¿Cuántos títulos se estrenaron por año?

2 print(df.groupby("release\_year")["title"].count())

```
release_year
1925
1942
           2
           3
1943
1944
           3
1945
           3
2016
         828
2017
         959
2018
        1062
2019
         843
2020
          25
```

Name: title, Length: 72, dtype: int64

```
1 import matplotlib.pyplot as plt
2 sns.histplot(x="release_year", data=df, discrete=True) # discrete=True para a
3 plt.title("Distribución de Títulos por Año de Lanzamiento")
4 plt.xlabel("Año de Lanzamiento")
5 plt.ylabel("Cantidad de Títulos")
6 plt.show()
```



Se puede observar que en los años más recientes se han lanzado más peliculas, es una tendencia muy alta

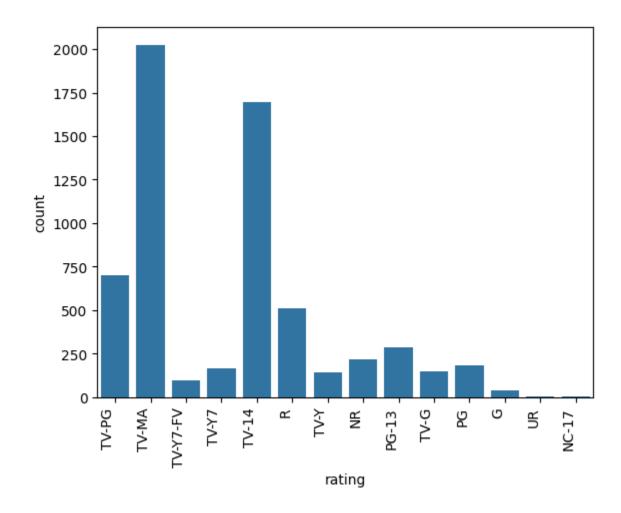
```
1 #¿Cuál es el título con mayor duración?
2 index_max_duration = df["duration"].idxmax()
3 titulo_max_duracion = df.loc[index_max_duration, "title"]
4 max_duration = df.loc[index_max_duration, "duration"]
5
6 print(f"El titulo con mayor duracion es {titulo_max_duracion} (duración: {max_duracion})
El titulo con mayor duracion es #realityhigh (duración: 99 min)

1 #¿Qué clasificaciones (Rating) son más comunes?
2 print(df["rating"].value_counts())
```

```
rating
TV-MA
             2025
TV-14
             1695
TV-PG
              699
R
              508
PG-13
              286
NR
              217
PG
              184
TV-Y7
              168
TV-G
              149
TV-Y
              142
TV-Y7-FV
               95
               37
G
                7
UR
NC-17
                2
```

Name: count, dtype: int64

```
1 sns.countplot(x="rating", data=df)
2 plt.xticks(rotation=90, ha='right')
3 plt.show()
```



TV-MA y TV-14 son notablemente los rating en mayor tendencia

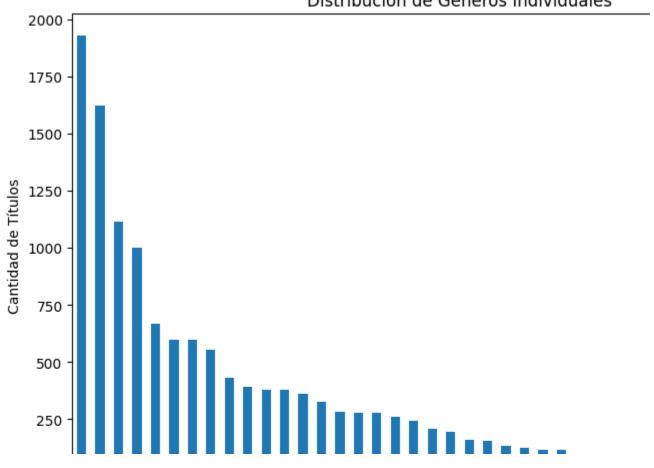
1 #¿Cómo se distribuven los géneros (listed in) más populares?

```
2 print(df["listed_in"].value_counts())
  listed_in
  Documentaries
                                                          299
                                                          273
  Stand-Up Comedy
  Dramas, International Movies
                                                          248
  Dramas, Independent Movies, International Movies
                                                          186
  Comedies, Dramas, International Movies
                                                          174
  Classic & Cult TV, Kids' TV, TV Comedies
                                                            1
  British TV Shows, TV Comedies, TV Dramas
                                                            1
  Romantic TV Shows, TV Action & Adventure, TV Dramas
                                                            1
  TV Comedies, TV Dramas, TV Horror
                                                            1
  Reality TV, Spanish-Language TV Shows
                                                            1
  Name: count, Length: 461, dtype: int64
1 genres = df["listed_in"].str.split(", ")
2
3 all_genres = pd.Series([genre for sublist in genres for genre in sublist])
5 all_genres.value_counts().plot(kind='bar', figsize=(10, 6))
6 plt.title("Distribución de Géneros Individuales")
7 plt.xlabel("Género")
```

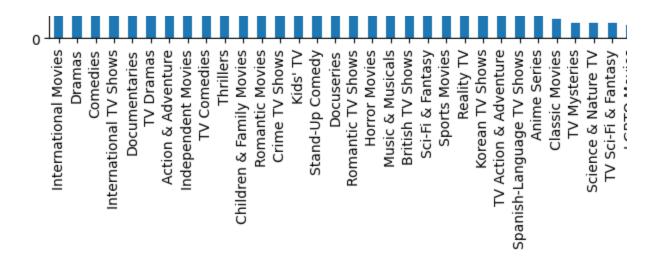
8 plt.ylabel("Cantidad de Títulos")

9 plt.show()





Género

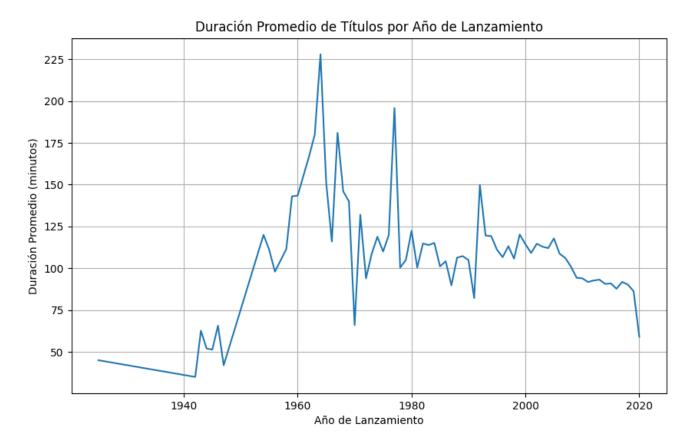


International Movies es el genero más visto y TV shows es el menos visto

```
1 #¿La duración promedio ha cambiado con los años?
2 import pandas as pd
3
4 def convert_duration_to_minutes(duration_str):
       if 'Season' in duration_str:
5
6
           # Asumimos una duración promedio por temporada (esto es una estimació
7
           # Puedes ajustarla si tienes información más precisa
           return int(duration_str.split(' ')[0]) * 45 # Ejemplo: 45 minutos po
8
9
       elif 'min' in duration_str:
           return int(duration_str.split(' ')[0])
10
11
       else:
12
           return None # Manejar otros formatos si existen
13
14 df['duration_minutes'] = df['duration'].apply(convert_duration_to_minutes)
16 print(df.groupby("release_year")["duration_minutes"].mean())
   release_year
   1925
           45.000000
   1942
           35.000000
   1943
           62.666667
   1944
           52.000000
   1945
           51.333333
             . . .
   2016
           87.768116
   2017
           91.827946
           90.208098
   2018
   2019
           86.294187
           59.040000
   2020
   Name: duration_minutes, Length: 72, dtype: float64
```

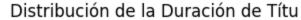
1 imnort seahorn as sos

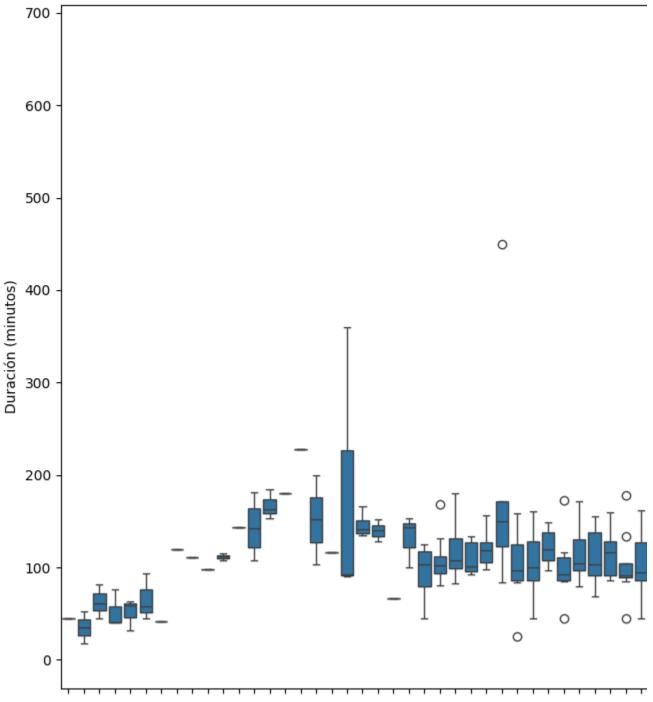
```
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 average_duration_by_year = df.groupby("release_year")["duration_minutes"].mea
5
6 plt.figure(figsize=(10, 6))
7 sns.lineplot(x=average_duration_by_year.index, y=average_duration_by_year.val
8 plt.title("Duración Promedio de Títulos por Año de Lanzamiento")
9 plt.xlabel("Año de Lanzamiento")
10 plt.ylabel("Duración Promedio (minutos)")
11 plt.grid(True)
12 plt.show()
```



Es muy irregular aquì ya que en los recientes años del df se puede observar que la media de la duración de las peliculas era muy corta poy lo cual esta se fue elevando mucho hasya alcanzar en aproximadamente 225 minutos de media en 1962 aproximadamente, despues empezo a bajar y tener algunos picos (no igual de altos), en la actualidad las peliculas son de corta duración (no como la de los primeros años del df pero si de aproximadamente de 65 minutos)

```
1 import seaborn as sns
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 plt.figure(figsize=(12, 8))
5 sns.boxplot(x="release_year", y="duration_minutes", data=df)
6 plt.title("Distribución de la Duración de Títulos por Año de Lanzamiento")
7 plt.xlabel("Año de Lanzamiento")
8 plt.ylabel("Duración (minutos)")
9 plt.xticks(rotation=45, ha="right") # Rotar etiquetas si hay muchos años
10 plt.tight_layout()
11 plt.show()
```







En este análisis exploratorio de datos (EDA) se logró obtener una comprensión clara del comportamiento de los usuarios respecto a la aplicación, analizando tanto las valoraciones (ratings) como los comentarios. Se identificaron patrones relevantes, como la relación entre la puntuación otorgada y la polaridad de los comentarios, así como posibles áreas de mejora basadas en la frecuencia de palabras negativas.

Además, el análisis permitió detectar si existen problemas recurrentes reportados por los usuarios, lo cual puede ser clave para priorizar actualizaciones futuras de la app. Este proceso también evidenció la importancia del análisis textual para entender mejor la experiencia del usuario más allá de las métricas cuantitativas.

Aunque gran parte del trabajo fue automatizado con ayuda externa, este ejercicio sentó las bases para desarrollar habilidades futuras en limpieza, visualización y análisis de datos. Para próximas sesiones, se recomienda enfocarse en realizar estos pasos de forma manual para reforzar el aprendizaje y fomentar la independencia analítica.