Sprint04_Tasca02

October 26, 2022

Sprint 4

Tasca 2

0.0.1 Exercici 2

Fes les tasques de preprocessat i adequació del Dataset que disposem en el repositori de GitHub PRE-PROCESSING-DATA amb l'objectiu de preparar-lo i treballar-lo com a dataframe per a extreure'n informació.

```
[1]: from pathlib import Path import numpy as np import pandas as pd from scipy import stats import random import datetime as dt import math import seaborn as sns import matplotlib.pyplot as plt
```

Anem a obrir l'arxiu "movies.dat". Podem observar que s'importa com un string molt llarg.

```
file_name = 'movies.dat'
file = data_path / file_name
# Obrim l'arxiu
with open(file) as movies:
# print(datFile.read())
    movies_split0 = movies.read()
print(len(movies_split0))
print(movies_split0[0:200])
```

171308

1::Toy Story (1995)::Animation|Children's|Comedy

```
2::Jumanji (1995)::Adventure|Children's|Fantasy
3::Grumpier Old Men (1995)::Comedy|Romance
4::Waiting to Exhale (1995)::Comedy|Drama
5::Father of the B
```

Per a convertir-lo en un dataframe, farem:

- 1. Cada pel·lícula la separarem gràcies als salts de línia que hi ha entre ells. Obtenim una llista amb cada pel·lícula com a un ítem.
- 2. Cada pel·lícula té 3 camps separats per "::". Ho tornem a separar i descartarem el primer cap que és una mena d'id.
- 3. El segon camp conté el nom en anglès i entre parèntesis pot haver-hi fins a 2 noms (nom alternatiu en anglès i nom original), així com l'any de publicació. El tercer camp conté els gèneres, separats per "|" i voldrem tindre cada gènere en un camp diferent en el dataframe.

```
[4]: # Obrim l'arxiu i separem pels salts de línia
     with open(file) as movies:
         movies_split0 = movies.read().splitlines()
     # Separem els camps de cada pel·lícula
     movies_split1 = []
     for movie in movies_split0:
         movies_split1.append(movie.split('::'))
     # Separem la informació del segón camp, els noms i l'any
     movies_split2 = []
     for movie in movies split1:
         movie split = []
         orig_name_year = movie[1].split('(')
         movie_split.append(orig_name_year[0])
         if len(orig_name_year) == 2:
             movie_split.append('')
             movie_split.append('')
             movie_split.append(orig_name_year[1].replace(')',''))
         elif len(orig_name_year) == 3:
             movie_split.append('')
             movie_split.append(orig_name_year[1].replace(')',''))
             movie_split.append(orig_name_year[2].replace(')',''))
         elif len(orig_name_year) == 4:
             movie_split.append(orig_name_year[1].replace(')',''))
             movie_split.append(orig_name_year[2].replace(')',''))
             movie split.append(orig name year[3].replace(')',''))
         movie_genres = movie[2].split('|')
         for genre in movie_genres:
             movie_split.append(genre)
         movies_split2.append(movie_split)
     # Convertim a dataframe
```

```
movies_df = pd.DataFrame(movies_split2, columns = ['Name_1', 'Name_2',__

¬'Name_3', 'Release_Year', 'Genre_1', 'Genre_2', 'Genre_3', 'Genre_4',

    Genre_5', 'Genre_6'])
```

[5]: movies_df

```
[5]:
                                    Name_1 Name_2 Name_3 Release_Year
                                                                            Genre_1 \
     0
                               Toy Story
                                                                   1995
                                                                          Animation
     1
                                 Jumanji
                                                                   1995
                                                                          Adventure
     2
                        Grumpier Old Men
                                                                   1995
                                                                             Comedy
     3
                      Waiting to Exhale
                                                                   1995
                                                                             Comedy
     4
           Father of the Bride Part II
                                                                   1995
                                                                             Comedy
     3878
                       Meet the Parents
                                                                   2000
                                                                             Comedy
     3879
                    Requiem for a Dream
                                                                   2000
                                                                              Drama
     3880
                               Tigerland
                                                                   2000
                                                                              Drama
     3881
                       Two Family House
                                                                   2000
                                                                              Drama
     3882
                          Contender, The
                                                                   2000
                                                                              Drama
               Genre 2
                        Genre_3 Genre_4 Genre_5 Genre_6
     0
            Children's
                                     None
                                              None
                                                      None
                          Comedy
     1
            Children's
                        Fantasy
                                     None
                                             None
                                                      None
     2
               Romance
                                     None
                            None
                                              None
                                                      None
     3
                 Drama
                            None
                                     None
                                              None
                                                      None
     4
                  None
                            None
                                     None
                                             None
                                                      None
                                      •••
     3878
                                             None
                                                      None
                  None
                            None
                                     None
                                     None
                                                      None
     3879
                  None
                            None
                                             None
     3880
                            None
                                     None
                                             None
                                                      None
                  None
     3881
                  None
                            None
                                     None
                                             None
                                                      None
     3882
              Thriller
                                     None
                            None
                                             None
                                                      None
```

[3883 rows x 10 columns]

[6]: # Comprovem els tipus de les dades de la nostra dataframe movies_df.dtypes

```
[6]: Name_1
                      object
     Name 2
                      object
     Name_3
                      object
     Release_Year
                      object
     Genre_1
                      object
     Genre_2
                      object
     Genre_3
                      object
     Genre_4
                      object
     Genre_5
                      object
     Genre_6
                      object
```

dtype: object

```
[7]: # Ens interesa que l'any estigui en integer
movies_df['Release_Year'] = movies_df['Release_Year'] .astype(int)
```

```
[8]: # Guardem el dataframe de nou a csv
file_name = 'movies.csv'
file = data_path / file_name
movies_df.to_csv(file)
```

0.0.2 Exercici 3

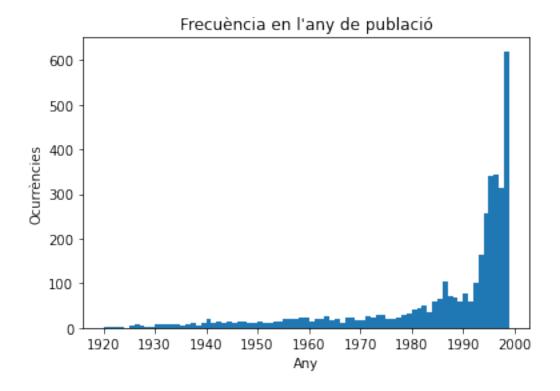
Mostra la teva creativitat. Què creus rellevant mostrar del Dataset "movies.dat" de l'exercici anterior?

Fes una o dues representacions gràfiques i justifica la teva elecció.

1. número de pel·lícules publicades per any.

```
[9]: plt.hist(movies_df['Release_Year'], bins=np.arange(1920, 2000, 1))
   plt.xlabel('Any')
   plt.ylabel('Ocurrències')
   plt.title('Frecuència en l\'any de publació')
```

[9]: Text(0.5, 1.0, "Frecuència en l'any de publació")



El nombre de pel·lícules publicades s'ha anat incrementant de manera molt notable amb un creixement sostingut, més lentament fins a la dècada dels 70-80 on fa una pujada important i, molt especialment, en la dècada dels 90.

2. Número de pel·lícules per génere

Anem a contar també el número de pel·lícules per génere. Per a això, crearem un diccionari i contarem cada ocurréncia.

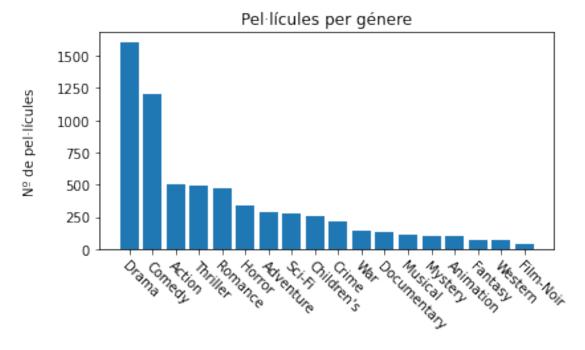
```
[10]: genre_count = {}
      genre_columns = ['Genre_1', 'Genre_2', 'Genre_3', 'Genre_4', 'Genre_5', |

    Genre 6'
]
      for index, row in movies_df.iterrows():
          for genre_col in genre_columns:
              genre = row[genre_col]
              if genre in genre_count:
                  genre_count[genre] += 1
              else:
                  genre_count[genre] = 1
      genre_count.pop(None)
[10]: 16890
[11]: # Ordenem el diccionari segons el nombre d'ocurréncies de cada génere
      genre_count = sorted(genre_count.items(), key=lambda x: x[1], reverse=True)
[12]: genre_count
[12]: [('Drama', 1603),
       ('Comedy', 1200),
       ('Action', 503),
       ('Thriller', 492),
       ('Romance', 471),
       ('Horror', 343),
       ('Adventure', 283),
       ('Sci-Fi', 276),
       ("Children's", 251),
       ('Crime', 211),
       ('War', 143),
       ('Documentary', 127),
       ('Musical', 114),
       ('Mystery', 106),
       ('Animation', 105),
       ('Fantasy', 68),
       ('Western', 68),
```

```
('Film-Noir', 44)]
```

```
[13]: genres = []
    counts = []
    for item in genre_count:
        genres.append(item[0])
        counts.append(item[1])
```

Fem un gràfic d'ocurrències segons cada génere



El gèneres més frequent són els de Drama i Comèdia, seguits dels d'Acció, Thriller i Romanç.

3. Gèneres més frequents per anys

1923

NaN NaN

NaN

També podem comptar la frequència dels gèneres per anys

```
[15]: genre_count_years_df = pd.DataFrame(columns=genres)
      for year in range(movies_df['Release_Year'].min(), movies_df['Release_Year'].
       \rightarrowmax()):
          search = movies_df['Release_Year'] == year
          movies_df_year = movies_df[search]
          genre_count_year = {}
          for index, row in movies_df_year.iterrows():
              for genre_col in genre_columns:
                  genre = row[genre_col]
                  if genre in genre_count_year:
                      genre_count_year[genre] += 1
                  else:
                      genre_count_year[genre] = 1
          try:
              genre_count_year.pop(None)
          except KeyError:
              pass
          genre_count_year_df = pd.DataFrame(genre_count_year, index=[year])
          genre_count_years_df = genre_count_years_df.append(genre_count_year_df)
```

```
[16]: genre_count_years_df
```

[16]:		Drama	Comedy	Action Th	nriller	Romance	Horror	Adventure	Sci-Fi	Children	'ន	\
	1919	2	1	1	NaN	NaN	NaN	1	NaN	N	aN	
	1920	NaN	2	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	N	aN	
	1921	NaN	NaN	1	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	N	aN	
	1922	1	NaN	NaN	NaN	NaN	1	NaN	NaN	N	aN	
	1923	1	2	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	N	aN	
	•••					••		•••				
	1995	158	89	45	43	50	16	25	18		22	
	1996	150	115	37	45	48	12	22	14		20	
	1997	139	98	43	55	52	10	22	18		22	
	1998	166	112	44	51	58	15	16	17		18	
	1999	130	103	27	40	37	14	7	15		11	
		${\tt Crime}$	War Do	cumentary	7 Musica	l Myster	y Anima	ation Fant	asy Wes	tern \		
	1919	NaN	NaN	NaN	Na Na	N Na	ιN	NaN	NaN	NaN		
	1920	NaN	${\tt NaN}$	NaN	Na Na	N Na	ιN	NaN	NaN	NaN		
	1921	NaN	NaN	NaN	Na Na	N Na	ιN	NaN	NaN	NaN		
	1922	NaN	NaN	NaN	Na Na	N Na	ιN	NaN	NaN	NaN		

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

```
12
1995
         18
                             22
                                       4
                                                 8
                                                            8
                                                                      4
                                                                               4
                                       7
1996
         23
                8
                             19
                                                 6
                                                             7
                                                                      5
                                                                                1
               10
                                       5
                                                                      6
1997
         26
                             11
                                                15
                                                             6
                                                                             NaN
1998
         25
                5
                             18
                                       3
                                                10
                                                             8
                                                                      2
                                                                                1
1999
                                                                      2
                                                                                1
         12
                             15
                                       1
                                                 5
                                                             7
```

[81 rows x 18 columns]

```
[17]: genre_count_years_df = genre_count_years_df.replace(np.nan, 0)
```

```
[18]: fig, ax = plt.subplots()
      fig.set_size_inches(9, 6)
      #colors = ['lightcoral', 'blue', 'darkred', 'mediumblue', 'goldenrod', "
      'slategrey', 'darkcyan', 'orchid']
      for i in range(len(genres)):
         genre = genres[i]
         sub_genre_count = genre_count_years_df[genre]
          \#ax.annotate(genre[i], xy=(0.6, subset\_tri.values[0]), xytext=(0, 1), 
       ⇔textcoords='offset points',
          #
                                          horizontalalignment='left',
       →verticalalignment='center', size=10)
         plt.plot(sub_genre_count.index, sub_genre_count.values, ls='-', lw=1,__
       →label=genre)
          #plt.plot(sub genre count.index, sub genre count.values, color=colors[i],
       \hookrightarrow ls='-', lw=1, label=genres)
      \#ax.set(xlim=(0.5, 4.5), xticks=[1, 2, 3, 4],
             ylim=(10, 16), yticks= [np.arange(10, 16, 1)])
      \#ax.set(xlim=(0.5, 4.5), xticks=[1, 2, 3, 4],
              ylim=(10, 16), yticks= [10, 11, 12, 13, 14, 15, 16])
```

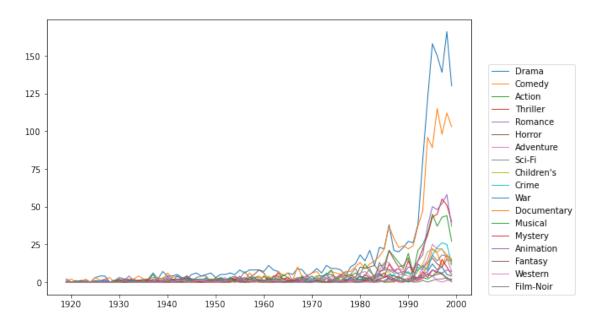
```
#ax.set_ylabel('Preu (€/habitatge)', rotation=90, fontsize=10, labelpad=15)
#ax.set_xlabel('Trimestre', rotation=0, fontsize=10, labelpad=15)

#labels = ['GFM', 'AMJ', 'JAS', 'OND']

#ax.set_xticklabels(labels)
plt.legend(loc=(1.04, 0))

#plt.title('Evolució preu mensual dels lloguers a Barcelona per districtres,⊔
→any 2021')
```

[18]: <matplotlib.legend.Legend at 0x26ccb3b25b0>



Representar-ho per anys dona un gràfic amb un poti-poti de línies que els primers anys no ens donen gaire informació, però podem calcular els percentatges de cada gènere en cada any i representar-ho sols els que han sigut més freqüents.

```
[19]: # Crearem un dataframe amb els percentatges anualment i per génere

genre_count_years_perc = pd.DataFrame(columns=genres)
years = genre_count_years_df.index

for i in range(len(genre_count_years_df)):
    row = genre_count_years_df.iloc[i]
    total = sum(row)

    row_perc = []
    for genre in genres:
```

```
perc = (row[genre]/total)*100
    row_perc.append(perc)

row_perc = pd.DataFrame([row_perc], columns=genres, index=[years[i]])
genre_count_years_perc = genre_count_years_perc.append(row_perc)
```

C:\Users\Carles\AppData\Local\Temp\ipykernel_11980\1463182590.py:12:
RuntimeWarning: invalid value encountered in longlong_scalars
 perc = (row[genre]/total)*100

[20]: genre_count_years_perc

[20]:		Drama	Comed	lv Act	ion Thi	riller	Roman	nce Horro	r \
	1919	40.000000		•		00000	0.0000		
	1920	0.000000				00000	0.0000		
	1921	0.000000				000000	0.0000		
	1922	50.000000				000000	0.0000		
	1923	33.333333				000000	0.0000		
		•••	•••	•••	•••	•••			
	1995	28.884826				361060	9.1407	768 2.92504	6
	1996	27.726433	21.25693	6.839	9187 8.3	317930	8.8724	458 2.21811	5
	1997	25.740741	18.14814	8 7.962	2963 10.1	L85185	9.6296	330 1.85185	2
	1998	29.020979	19.58042	20 7.692	2308 8.9	916084	10.1398	360 2.62237	8
	1999	30.162413	23.89791	.2 6.264	1501 9.2	280742	8.5846	3.24826	0
		Adventure	Sci-Fi	Children'	s Cri	ime	War	Documentary	\
	1919	20.000000	0.000000	0.00000	0.0000	000 0.	000000	0.000000	
	1920	0.000000	0.000000	0.00000	0.0000	000 0.	000000	0.000000	
	1921	0.000000	0.000000	0.00000	0.0000	000 0.	000000	0.000000	
	1922	0.000000	0.000000	0.00000	0.0000	000 0.	000000	0.000000	
	1923	0.000000	0.000000	0.00000	0.0000	000 0.	000000	0.000000	
	•••	•••	•••	•••		•	•••		
	1995	4.570384	3.290676	4.02193	3.2906	576 2.	193784	4.021938	
	1996	4.066543	2.587800	3.69685	8 4.2513	386 1.	478743	3.512015	
	1997	4.074074	3.333333	4.07407	4 4.8148	315 1.	851852	2.037037	
	1998	2.797203	2.972028	3.14685	3 4.3706	529 0.	874126	3.146853	
	1999	1.624130	3.480278	2.55220	2.7842	223 0.	928074	3.480278	
		Musical	Mystery	Animation	Fantasy	y Wes	tern F	ilm-Noir	
	1919	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00	0000	0.00000	
	1920	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00	0000	0.00000	
	1921	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00	0000	0.00000	
	1922	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00	0000	0.00000	
	1923	0.00000	0.000000	0.000000	0.000000	0.00	0000	0.00000	
	•••	•••	•••		•••		•••		
	1995	0.731261	1.462523	1.462523	0.731261	0.73	1261 (0.182815	
	1996	1.293900	1.109057	1.293900	0.924214	1 0.18	4843 (0.369686	
	1997	0.925926	2.777778	1.111111	1.111111	0.00	0000	0.370370	

```
1998 0.524476 1.748252 1.398601 0.349650 0.174825 0.524476
1999 0.232019 1.160093 1.624130 0.464037 0.232019 0.000000
[81 rows x 18 columns]
```

Prepararem les dades per representar sols els 5 més nobrosos, en un dataframe i incloent la resta de géneres com a altres.

```
[21]: top_genres = genres[0:5]
   top_genres.append('Others')
   top_genres.append('Total')

genre_count_years_top = pd.DataFrame(columns=top_genres)

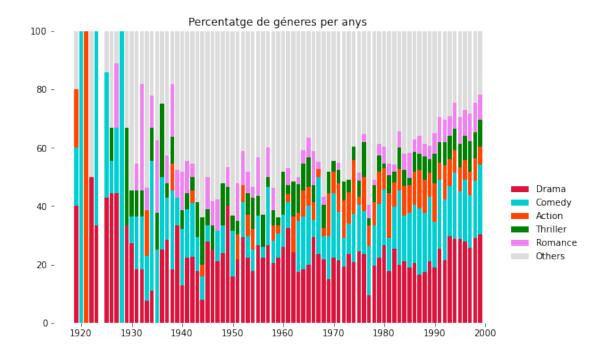
for i in range(len(genre_count_years_perc)):
    perc_year = genre_count_years_perc.iloc[i]
    row = []
    others_perc = sum(perc_year[5:])
    for j in range(0, 5):
        row.append(others_perc)
        total = sum(row)
        row.append(total)

    row = pd.DataFrame([row], columns=top_genres, index=[years[i]])
        genre_count_years_top = genre_count_years_top.append(row)
```

```
[22]: genre_count_years_top
```

```
[22]:
                Drama
                           Comedy
                                       Action
                                                Thriller
                                                            Romance
                                                                        Others
      1919 40.000000
                       20.000000
                                    20.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000 20.000000
      1920
            0.000000
                      100.000000
                                     0.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
                                                                      0.000000
      1921
            0.000000
                         0.000000 100.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
                                                                      0.000000
                                     0.000000
      1922 50.000000
                         0.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
                                                                     50.000000
      1923 33.333333
                        66.66667
                                     0.000000
                                                0.000000
                                                           0.000000
                                                                      0.000000
      1995 28.884826
                        16.270567
                                     8.226691
                                                           9.140768
                                                7.861060
                                                                     29.616088
      1996 27.726433
                       21.256932
                                     6.839187
                                                8.317930
                                                           8.872458 26.987061
      1997 25.740741
                                                           9.629630
                        18.148148
                                     7.962963
                                               10.185185
                                                                     28.333333
      1998 29.020979
                       19.580420
                                    7.692308
                                                8.916084 10.139860 24.650350
      1999 30.162413
                                                9.280742
                                                           8.584687 21.809745
                        23.897912
                                     6.264501
           Total
      1919 100.0
      1920 100.0
      1921 100.0
      1922 100.0
      1923 100.0
```

```
1995 100.0
     1996 100.0
     1997 100.0
     1998 100.0
     1999 100.0
     [81 rows x 7 columns]
[23]: fig, ax = plt.subplots()
     fig.set_size_inches(9, 6)
     colors = ['crimson', 'darkturquoise', 'orangered', 'green', 'violet', _
       bottom value = 0
     genre_year = genre_count_years_top[top_genres[0]]
     plt.bar(years, genre_year.values, color=colors[0])
     bottom_value = genre_year.copy()
     for i in range(1, len(top_genres)-1):
         genre_year = genre_count_years_top[top_genres[i]]
         plt.bar(years, genre_year.values, bottom=bottom_value.values,_
       ⇔color=colors[i])
         bottom_value += genre_year
     plt.title('Percentatge de géneres per anys')
     plt.legend(top_genres, bbox_to_anchor=([1, 0.5, 0, 0]), ncol=1, frameon=False)
     ax.spines['right'].set_visible(False)
     ax.spines['left'].set_visible(False)
     ax.spines['top'].set_visible(False)
     ax.spines['bottom'].set_visible(False)
```



Inicialment, amb poques pel·lícules publicades, aquestes se classificaven en pocs gèneres diferents, però amb el temps, aquests han anat augmentant. Dels 5 gèneres més freqüents per a tot el període, aquests estan menys representats en les dècades dels 40 al 60, però aquesta tendència s'inverteix durant les dècades dels 70 i 80 i especialment als 90, quan la comèdia comença a aparèixer com a gènere en més pel·lícules.