



Universidad
Internacional
Menéndez Pelayo

Máster Universitario en Investigación en Inteligencia Artificial

Curso 2020-2021

Sistemas de Recomendación

Recomendación para grupos en Python

28 de abril de 2021

Laura Rodríguez Navas

DNI: 43630508Z

e-mail: rodrigueznava@posgrado.uimp.es

Índice

1. Introducción	3
2. Conjunto de datos	4
3. Filtrado Colaborativo	6
Bibliografía	7

1. Introducción

2. Conjunto de datos

El conjunto de datos que se ha usado en esta práctica se encuentra disponible públicamente para su descarga en el siguiente enlace: <https://www.kaggle.com/abhikjha/movielens-100k/download>. Este conjunto de datos llamado *ml-latest-small*, describe las valoraciones (entre 1 y 5 estrellas) y la actividad del etiquetado de MovieLens [1], un servicio de recomendación de películas. Concretamente, el conjunto de datos contiene 100836 clasificaciones y 3683 etiquetas de 9742 películas. Los datos fueron creados por 610 usuarios que fueron seleccionados al azar. Cada usuario clasificó al menos 20 películas y está representado por una identificación.

Una vez descargado el conjunto de datos veremos que está contenido en los archivos *links.csv*, *movies.csv*, *ratings.csv* y *tags.csv*. Pero para el desarrollo de esta práctica solo se utilizan los archivos *movies.csv* y *ratings.csv*. A continuación, cargamos cada archivo dentro de su dataframe (ver Definición 1) con el uso de la librería pandas [2].

```
movies_df = pd.read_csv('dataset/movies.csv')
ratings_df = pd.read_csv('dataset/ratings.csv')
```

Observamos el contenido de *movies_df* para ver como ha quedado organizado:

movieid	title	genres
1	Toy Story (1995)	Adventure Animation Children Comedy Fantasy
2	Jumanji (1995)	Adventure Children Fantasy
3	Grumpier Old Men (1995)	Comedy Romance
4	Waiting to Exhale (1995)	Comedy Drama Romance
5	Father of the Bride Part II (1995)	Comedy

Tabla 1: Contenido del dataframe *movies_df* inicial.

Cada película tiene un único identificador, un título con su año de estreno y diferentes géneros. Como los años contienen caracteres *unicode* y para que no haya problemas más adelante, los sacaremos de la columna de los títulos y los ubicaremos en su propia columna que nombraremos *year*. Para ello, primero utilizamos una expresión regular para encontrar los años guardados entre paréntesis, y con la función *extract* de la librería pandas los extraemos de la columna de los títulos para guardarlos en su propia columna. Después borramos los años de la columna de los títulos y con la función *strip* nos aseguramos de sacar los espacios finales que pudiera haber.

```
regular_expression = r'\((.*?)\)'
movies_df['year'] = movies_df.title.str.lower().str.extract(regular_expression)
movies_df['title'] = movies_df.title.str.replace(regular_expression, '', regex=True)
movies_df['title'] = movies_df['title'].apply(lambda x: x.strip())
```

Vemos el resultado:

movieid	title	genres	year
1	Toy Story	Adventure Animation Children Comedy Fantasy	1995
2	Jumanji	Adventure Children Fantasy	1995
3	Grumpier Old Men	Comedy Romance	1995
4	Waiting to Exhale	Comedy Drama Romance	1995
5	Father of the Bride Part II	Comedy	1995

Tabla 2: Contenido del dataframe *movies_df* con la columna *year*.

Eliminamos la columna de los géneros, ya que no los tendremos en cuenta para el sistema de recomendación.

```
movies_df = movies_df.drop('genres', 1)
```

Finalmente, así queda el dataframe *movies_df*:

movied	title	year
1	Toy Story	1995
2	Jumanji	1995
3	Grumpier Old Men	1995
4	Waiting to Exhale	1995
5	Father of the Bride Part II	1995

Tabla 3: Contenido del dataframe *movies_df* final.

Definición 1. *Un DataFrame es una estructura de datos etiquetada bidimensional que acepta diferentes tipos de datos de entrada organizados en columnas. Se puede pensar en un DataFrame como una hoja de cálculo o una tabla SQL.*

Ahora, veremos cómo se ha organizado el dataframe *ratings_df*. En este caso también hemos eliminado una columna, la columna *timestamp*, ya que tampoco se tendrá en cuenta en el sistema de recomendación.

```
ratings_df = ratings_df.drop('timestamp', 1)
```

Finalmente, así queda el dataframe *ratings_df*:

userId	movied	rating
1	1	4.0
1	3	4.0
1	6	4.0
1	47	5.0
1	50	5.0

Tabla 4: Contenido del dataframe *ratings_df* final.

Cada fila del dataframe *ratings_df* tiene un identificador de usuario asociado con al menos una película, el identificador de la película y una valoración de esta.

3. Filtrado Colaborativo

En esta sección, describiremos el sistema de recomendación basado en usuarios que ha sido desarrollado en Python [3].

Como hemos comentado en la sección de Introducción (ver sección 1), la técnica que usaremos y que hemos desarrollado para el sistema de recomendación se llama [Filtrado Colaborativo](#). El Filtrado Colaborativo también es conocido como Filtrado de Usuario a Usuario. Con esta técnica utilizaremos los usuarios del conjunto de datos para recomendar películas a un nuevo usuario que añadirá nuevos datos al sistema. Para ello, el sistema de recomendación intentará encontrar usuarios que tengan valoraciones parecidas a las del nuevo usuario, y entonces recomendarle al nuevo usuario películas acordes a sus valoraciones. Para encontrar usuarios parecidos existen varios métodos, en el caso de la práctica el método elegido se basa en el [coeficiente de correlación de Pearson](#).

El proceso para crear el sistema de recomendación sigue los siguientes pasos:

- Crear un nuevo usuario con las películas del conjunto de datos que el usuario a mirado.
- Basado en su índice de selección de películas, encontrar a los primeros X vecinos.
- Obtener el identificador de las películas que miró el nuevo usuario por cada vecino.
- Calcular las similitudes entre los usuarios existentes y el nuevo usuario.
- Recomendar películas al nuevo usuario con las puntuaciones más altas.

Así, comenzamos creando un nuevo usuario a quien recomendar películas. Para ello, creamos el fichero *dataset/user_ratings.csv* que contiene 100 películas elegidas aleatoriamente del conjunto de datos, y a continuación las valoramos. En este caso, he valorado las películas según mi criterio. Este archivo se puede modificar como se desee para realizar tantas recomendaciones como se quiera, solo nos debemos asegurar de escribir los títulos de las películas en mayúsculas y si una película comienza con un "The", como "The Matrix" entonces escribirlo así: "Matrix, The".

Bibliografía

- [1] F. Maxwell Harper and Joseph A. Konstan. The movielens datasets: History and context. *ACM Trans. Interact. Intell. Syst.*, 5(4), December 2015.
- [2] Jeff Reback, Wes McKinney, jbrockmendel, Joris Van den Bossche, Tom Augspurger, Phillip Cloud, gyoung, Sinhrks, Simon Hawkins, Matthew Roeschke, Adam Klein, Terji Petersen, Jeff Tratner, Chang She, William Ayd, Shahar Naveh, Marc Garcia, Jeremy Schendel, Andy Hayden, Daniel Saxton, Vytutas Jancauskas, Ali McMaster, Pietro Battiston, Skipper Seabold, patrick, Kaiqi Dong, chris b1, h vetinari, Stephan Hoyer, and Marco Gorelli. pandas-dev/pandas: Pandas 1.1.5, December 2020.
- [3] Laura Rodríguez-Navas. Recomendación para grupos. <https://github.com/lrodrin/masterAI/tree/master/A13>, 2021.