Universitat Oberta de Catalunya

Film Scraping

TIPOLOGÍA Y CICLO DE VIDA DE LOS DATOS

JORGE PUENTE DUARTE
JIMMY ACOSTA SUAREZ
NOVIEMBRE DE 2020

Tabla de Contenido

Contexto	2
Definición de la base de datos	3
Procedimiento para obtener los datos	5
Creación de funciones	7
Descripción de filmaffinity_dataset	9
Links a Github y Zenodo	12
Contribuciones de los integrantes	12

Contexto

La industria del entretenimiento audiovisual no para de crecer, acorde al Theme Report del 2019¹ de emitido por Motion Picture association, para el 2019 representó un mercado de 100 billones de dólares. Con el crecimiento de la industria, se sobre entiende que existe un constante crecimiento de la oferta y la demanda, lo que quiere decir que hay un crecimiento constante en el número de estrenos de cada año, existen cientos de películas nuevas cada año, (según el reporte, 835 para el 2019, casi 100 más comparado con el año anterior). Son muchas personas a quienes les gusta disfrutar de una gran película, sin embargo, en los tiempos actuales, en los cuales el tiempo es un bien preciado y que para ver al menos un 10 por ciento de las películas disponibles cada año, una persona tendría que dedicar al menos 150 horas.

Acorde al reporte, las personas entre 25 y 39 años representan la mayor población que asiste al cine, con un promedio de 4.2 asistencias por año al cine por persona. Lo que representa que cada persona que asiste ocasionalmente al cine espera seleccionar la película correcta, aquella película que cumpla con sus gustos. Existen páginas de críticas de cine con calificaciones y revisiones, sin embargo, puede tomar tiempo hasta que muchas personas hagan su aporte para aquellos que se guían de la calificación puedan tener un criterio adecuado para seleccionar una película que mejor se ajuste a sus gustos.

Teniendo en cuenta estos factures, sería de utilidad obtener un dataset con películas que contenga información necesaria para poder predecir gustos basados en apreciaciones anteriores, títulos, géneros, directores, efectos visuales, calificaciones, etc. En este sentido, hemos identificado una página web que nos puede ayudar a cumplir este cometido, pretendemos hacer scraping de la página web de Filmaffinity con el fin de tratar sus datos y poder realizar diferentes análisis posteriores:

https://www.filmaffinity.com/es/advsearch.php

está página web, es un portal en el que lo aficionados al cine tienen la oportunidad de crear su usuario, calificar películas, dejar su crítica y compartir impresiones. Esta misma dispone de un listado histórico de películas, documentales y series de televisión que puede ser consultado basado en criterios como país, año, título, género.

El resultado de cada búsqueda es mostrado en un listado de 20 películas por página, con la posibilidad de continuar en las siguientes páginas con el fin de identificar todos los resultados.

En el presente documento explicaremos como fueron obtenidos los datos, la estructura de dicha página y la descripción de los datos extraídos a través de la aplicación de técnicas de Web Scraping usando Python.

¹ El reporte puede ser consultado en https://www.motionpictures.org/wp-content/uploads/2020/03/MPA-THEME-2019.pdf

Definición de la base de datos

Hemos definido llamar el dataset como *Filmaffinity_dataset* en referencia a la web de la que se han extraído los datos.

Identificación del archivo Robots.txt

A partir de la identificación del archivo ubicado en https://www.filmaffinity.com/robots.txt, obtenemos los siguientes resultados:

User-agent: *
Disallow: /*?FASID
Disallow: /*&FASID
Disallow: /*/sharerating
Disallow: /flash/rats.swf

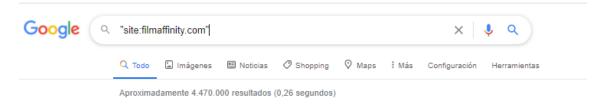
De este archivo, podemos determinar que el autor da permiso completo a todos los robots, sin embargo, no permite tener acceso a tres directorios datos dentro FASID y damos dentro sharerating.

Identificación del mapa del sitio

Luego de realizar varias búsquedas, no fue identificado ningún mapa del sitio

Tamaño del sitio

A partir de una búsqueda inicial del sitio, obtenemos que tiene más de cuatro millones de resultados, lo que representa que tendremos que hacer diferentes iteraciones de consultas para obtener los datos.



Propietario

Obtenemos la información del propietario usando el siguiente código:

pip install python-whois

import whois

print(whois.whois('https://www.filmaffinity.com/'))

Para lo cual obtenemos:

```
{
 "domain_name": [
  "FILMAFFINITY.COM",
  "filmaffinity.com"
 "registrar": "Arsys Internet, S.L. dba NICLINE.COM",
 "whois_server": "whois.nicline.com",
 "referral_url": null,
 "updated_date": [
  "2020-06-21 07:21:16",
  "2015-01-13 15:24:07"
],
 "creation_date": "2001-06-20 14:23:27",
 "expiration_date": "2021-06-20 14:23:27",
 "name_servers": [
  "NS1.FILMAFFINITY.COM",
  "NS2.FILMAFFINITY.COM"
],
 "status": [
  "ok https://icann.org/epp#ok",
  "ok https://www.icann.org/epp#ok"
],
 "emails": [
  "email@nicline.com",
  "whoiscontact@domainconnection.info"
],
 "dnssec": [
  "unsigned",
  "Unsigned"
],
 "name": "REDACTED FOR PRIVACY",
 "org": null,
 "address": "REDACTED FOR PRIVACY",
```

```
"city": "REDACTED FOR PRIVACY",

"state": "Madrid",

"zipcode": "REDACTED FOR PRIVACY",

"country": "ES"
```

De la información anterior podemos ver que el dominio desde el que queremos hacer las consultas pertenece a NICLINE.COM, y el mismo está activo hasta el 2021. Al hacer consultas, no vemos inicialmente ningún riesgo para llevar a cabo el proceso de Scraping.

Procedimiento para obtener los datos

Este ejercicio fue realizado a partir uno de los recursos con el que cuenta Filmaffinity para dar a los usuarios la posibilidad de realizar búsquedas dentro del listado completo de datos a partir de diferentes criterios de búsqueda:

https://www.filmaffinity.com/es/advsearch.php

En el momento de ejecutar una petición de búsqueda usando algunos criterios específicos, la página responde a partir de un URL que contiene los criterios de búsqueda definidos como se muestra en la siguiente URL:

https://www.filmaffinity.com/es/advsearch.php?page=1&stype[]=title&country=JP&fromyear=2016&toyear=2016

Como se muestra en el anterior ejemplo, está petición contiene el resultado para los siguientes criterios de búsqueda:

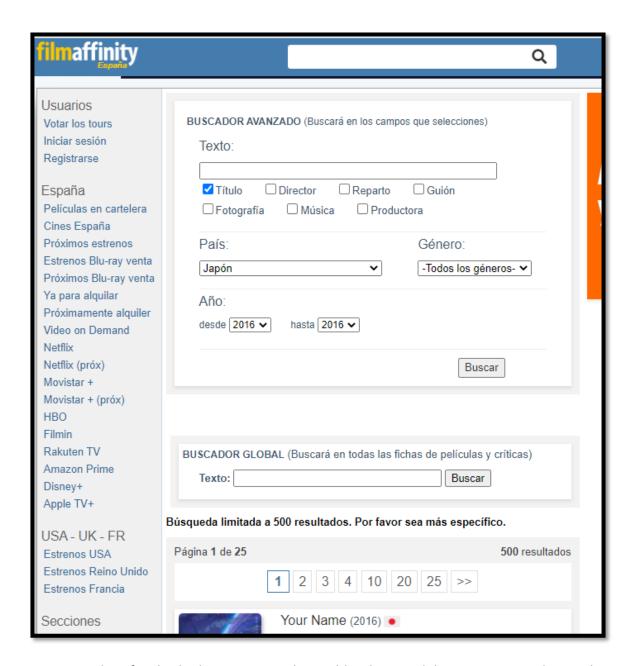
Country=JP (Japón)

Fromyear:2016

Toyear:2016

Lo que quiere decir que estamos buscando todos los datos con fecha de lanzamiento de 2016 y cuyo país de origen sea Japón.

Para este ejemplo como lo observamos en la siguiente imagen, estamos obteniendo un total de 25 páginas (máximo número de páginas por cada consulta), cada una con 20 títulos por página, (el máximo número mostrado por página), en la URL podemos observar que el criterio de número de página está definido por "*Page*" en este caso "*Page=1*". Otros criterios pueden ser introducidos, por ejemplo, el género.



Una vez identificado la herramienta disponible dentro del URL para explorar el contenido de la base de datos completa, se ha creado una serie de bucles "for" anidados para iterar año por año y género por género, para ello inicialmente hemos creado un pequeño diccionario que contiene los géneros disponibles dentro de las alternativas de búsqueda:

Code	Género
'AC'	'Acción'
'AN'	'Animación'
'AV'	'Aventuras'
'C-F'	'Cienciaficción'
'DR'	'Drama'
'FAN'	'Fantástico'
'INF'	'Infantil'

Code	Género
'INT'	'Intriga'
'TE'	'Terror'
'WE'	'Western'
'CO'	'Comedia'
'DO'	'Documental'
'RO'	'Romance'
'TH'	'Thriller'
'WE'	'Western'

Como rango de años, hemos definido entre 1900 y 2020, en este caso, teniendo en cuenta la cantidad de géneros incluidos en el diccionario y la cantidad de años, esto nos da un total de 121 años y 15 géneros, lo cual representa un total de 1,815 consultas, para cada consulta, puede existir un largo número de resultados, en el caso que el número de resultados exceda un valor de 20, creará una nueva página, con ese número máximo de títulos por página, por lo cual, hemos creado otro bucle para realizar la consulta por cada página siguiente.

Nota: teniendo en cuenta la cantidad de peticiones, hemos decidido para el ejercicio, limitar la cantidad de páginas a consultar a un total de 15 páginas. Esta situación ocurre especialmente en años próximos al presente (pues a inicios del siglo XX la densidad de títulos es claramente inferior).

Cabe destacar que ha sido necesario introducir "delays" entre iteraciones usando la función *time.sleep*, debido a que durante los diferentes ejercicios, fuimos expulsados de la página, registrando una respuesta "*Response* [429]>".

Hemos creado funciones separadas para la extracción de cada uno de los atributos de interés aparte de los dos atributos iniciales que usamos para realizar las consultas, como lo es el año y el género.

Creación de funciones

Creamos un archivo con las funciones que se encargarán de extraer los datos para cada uno de los atributos, para ello, hemos creado un total de 5 funciones:

- movie titles
- movie countries
- movie_marks
- movie_direction
- movie casting

Por medio de estas, en cada una de las solicitudes iniciales, son seleccionados los elementos que corresponden dentro del contenido HTML a cada uno de los atributos específicos de cada request, por medio del uso de la función *BeautifulSoup* Parseamos el contenido y lo asignamos a una variable Soup, desde la cual cada una de las funciones, realizarán la extracción del contenido que requerimos para llenar nuestro dataset.

Al crear listas vacías para cada uno de los atributos, con cada una de las consultas realizamos una agregación, de esta manera vamos obteniendo los resultados acumulados.

Existen títulos que, dentro del atributo de director o casting, puede contener varios valores, para este caso, fue necesario hacer un *for* adicional con el fin de identificar los mismos y en el caso de existir mas de uno, separarlos y asignarlos a una lista temporal, para luego asignar los valores totales contenidos a la lista que contiene todos los atributos del dataset.

Posteriormente hemos renombrado los nombres de los atributos, y para el caso de casting y director, teniendo en cuenta que fue creada una sublista con los diferentes componentes, hemos hecho un join para dejar todos los valores en una misma columna separada por ",".

Posteriormente, hemos creado un nuevo atributo con el nombre de "Tipo Filme" en el cual rellenamos para obtener información contenida dentro del título de las películas, una clasificación adicional: (C): Cortometraje, (TV): Estreno televisivo, (Serie de TV): Serie, (Documental): Documental, (Miniserie de TV): Miniserie y en el caso contrario es considerada una película.

Como último paso, hemos identificado que un título puede estar clasificado dentro de varios géneros, teniendo en cuenta que en el planteamiento inicial, hemos hecho la consulta por género y año, esto nos trae como consecuencia que un título estará duplicado dentro de nuestro dataset, tantas veces como géneros tenga asociados, por lo mismo, hemos realizado una de-duplicación de los títulos, agrupando el listado completo por los demás campos y creando un listado dentro del frame de Genero, para luego hacer un Join de estos valores y poner todos los valores dentro del mismo campo separados por ",".

Descripción de filmaffinity_dataset

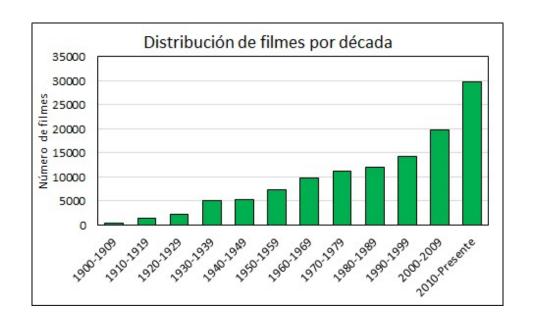
Este data set contiene un listado de películas, documentales, series de televisión entre otros, para los años comprendidos entre 1900 y 2020, a continuación, describimos cada uno de los campos que componen esta tabla:

- Título: String que contiene el título de cada película, en algunas ocasiones dentro del título puede estar incluida la categoría, como el caso de series de televisión (Serie de TV) o Cortometraje (C), información que hemos usado para crear otro parámetro. (Tipo filme)
- País: String que contiene el país de origen de cada película o título.
- Año: Numérico, Año de lanzamiento.
- Género: String, clasificación del género de cada película: puede estar entre: Acción, Animación, Aventuras, Bélico, Ciencia Ficción, Cine Netro, Comedia, Desconocido, Documental, Drama, Fantástico, Infantil, Intriga, Musical, Romance, Serie de TV, Terror, Thriller, Western.
- Dirección: String que contiene los nombres de los directores de la película.
- Reparto: String con el listado de actores que participaron en la película.
- Tipo filme: String, variable obtenida a partir del título, en el cual puede estar entre: "Cortometraje", "Documental", "Estreno televisivo", "Miniserie", "Película" o "Serie".
- Nota: Numeric, float, campo que describe la nota promedio que ha recibido cada elemento según las evaluaciones previas de los usuarios. Valor que está entre 0 y 10.

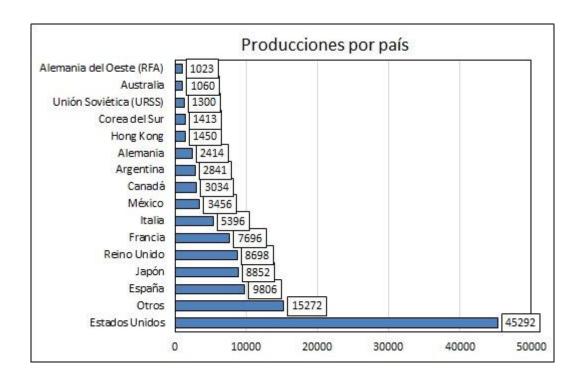
_

El dataset cuenta con un total de 119.002 entradas relativas a filmes datados entre 1900 y 2020, año en que se realiza el presente trabajo, y cada uno de esos filmes contiene una serie de características registradas sobre las que se indaga con mayor profundidad a continuación.

En cuanto a la dimensión temporal esta distribución fílmica no es homogénea, y es que el crecimiento de la industria del entretenimiento ha acrecentado el número de producciones a lo largo del tiempo, algo que un filtro temporal en el dataset obtenido puede mostrarnos:

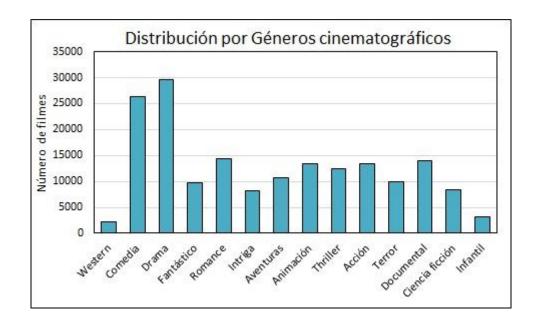


Del mismo modo, y apuntando ahora a la dimensión espacial, dicha distribución no es especialmente equivalente en función del país en que se haya producido. Es de sobra conocido que la producción cinematográfica es especialmente intensa en países como Estados Unidos y en regiones como Europa, algo que también muestra el dataset. Asimismo, podemos observar una cantidad considerable de producciones en España, algo esperable debido a que esta web es originalmente española y probablemente incluya un mayor número de productos menores (cortometrajes, productos televisivos) españoles respecto a los existentes en otros puntos del globo:



Son varios los enfoques que pueden tomarse para hacer uso de este dataset. Mismamente, si se deseara realizar un sistema de recomendación podrían utilizarse categorías registradas como las de año o país ya mostradas, así como las relativas a dirección o reparto, para hallar relaciones generando "clusters" cercanos a los gustos de la persona para la que dichas recomendaciones busquen apuntar.

En línea con esto, resulta fundamental detectar el patrón relativo al género del tipo de filme pueda resultar del agrado del usuario, motivo por el cual los géneros cinematográficos también han sido considerados en el presente dataset y registrados bajo una misma variable que a menudo incluye no uno, sino varios géneros compartidos por una misma película, serie, documental etc. Si bien hay algunos géneros más frecuentes (drama, comedia) y otros necesariamente más "nicho" (western, terror) no hemos encontrado una distribución excesivamente desigual en el dataset:



Esta es, en teoría, una buena noticia debido a que no encontraremos sesgos insalvables a la hora de encontrar relaciones entre filmes cuando queramos utilizar este dataset, por ejemplo, para construir algoritmos de recomendación. Al fin y al cabo, el del género es un campo clave en dichos programas, y su combinación con campos como los mencionados anteriormente pueden llegar a construir algoritmos robustos a tal fin.

Links a Github y Zenodo

Tanto el proyecto de extracción de datos como el dataset resultante (en formatos csv y xlsx) han sido subidos al repositorio de Github "Film-Scraping" al que se puede acceder a través del siguiente link:

https://github.com/jacosta20/Film-Scraping

Por otro lado, el dataset en csv ha sido subido igualmente a zenodo con las correspondientes descripciones propias de dicho sitio web. El acceso puede realizarse a través de este link:

https://zenodo.org/record/4249401#.X6Uqp6vPxPY

Contribuciones de los integrantes

Las fases del proyecto han sido las siguientes:

- 1. Selección del dataset
- 2. Análisis del sitio web
- 3. Creación de código para extracción de datos
- 4. Redacción de la documentación requerida
- 5. Creación de repositorios y subida de datos correspondiente

Sin embargo, ambos integrantes hemos participado en cada una de las fases, lo que ha supuesto un avance quizá más lento pero también más controlado por parte de ambos, con lo que en lugar de incluir una tabla vemos razonable sencillamente apuntar que ambos hemos participado en cada fase.