PRÁCTICA 1

EQUIPO

Los integrantes de esta práctica somos:

- Ignacio Such Ballester (isuch@uoc.edu)
- Andrés Fonts Santana (afontss@uoc.edu)

WEB SCRAPING DE LA PÁGINA WEB MISHIGEEK.COM

1 CONTEXTO

El contexto que hemos escogido en esta práctica de Web Scraping la recopilación de valoraciones de juegos de mesa. Hemos escogido la página web www.mishigeek.com para realizar esta tarea.

MishiGeek.com contiene decenas de reseñas. En cada una se publican diversos tipos de valoraciones como "Originalidad" y "Mecánicas". También se asigna una valoración total y una clasificación cualitativa como "Suspenso", "Recomendado" o "Juegaco".

2 TÍTULO

El título del dataset es Boardgames Ranking.

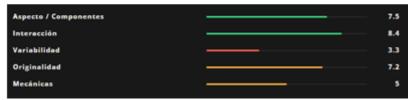
3 DESCRIPCIÓN DEL DATASET

El dataset Boardgames Ranking contiene 138 registros. Cada registro corresponde los datos extraídos de la reseña publicada en mishigeek.com de un juego de mesa.

Para cada reseña hemos identificado 21 atributos de interés. El formato del dataset obtenido es un fichero CSV.

4 REPRESENTACIÓN GRÁFICA





5 CONTENIDO

Cada registro de Boardgames Ranking cuenta con los siguientes campos:

Campo	Tipo	Descripción
nombre	string	Nombre del juego de mesa
n_jug	string	Número de jugadores
duracion	string	Duración de una partida, en minutos
fecha	string	Fecha de lanzamiento
dureza	string	Nivel de complejidad del juego
edad	string	Edad mínima recomendada o rango de edad
precio	float	Precio del juego en euros
genero	string	Género al que pertenece el juego
editorial	string	Editorial que publica el juego
diseño	string	Diseñadores del juego
val_asp	float	Valoración en cuanto Aspecto / Componentes
val_inter	float	Valoración en cuanto a nivel de Interacción
val_div	float	Valoración en cuanto a nivel de Diversión
val_var	float	Valoración en cuanto Variabilidad
val_rej	float	Valoración del nivel de Rejugabilidad
val_org	float	Valoración en cuanto a Originalidad
val_mec	float	Valoración de la Calidad de las Mecánicas
val_lec	float	Valoración de los lectores
n_votos	int	Número de votos con que cuenta val_lec
val_glob	float	Valoración global del juego
val_cual	string	Valoración Cualitativa

Los datos de nuestro dataset se han recogido de publicaciones en mishigeek.com comprendidas entre las fechas 02/10/2018 y 11/04/2022.

Hemos estructurado la solución en 3 partes:

- 1. Script get_reviews_list.py. Analiza las páginas de reseñas y obtiene las direcciones url de cada reseña publicada en mishigeek.com. La lista se escribe en un fichero CSV.
- 2. Función get_ratings. Definida dentro de get_ratings.py, dada una reseña obtiene cada uno de los campos.
- 3. Script gen_boardgame_dataset.py. Itera sobre la lista de enlaces obtenida por get_reviews_list.py y obtiene de cada enlace los campos llamando a la función get_rating.

Hemos empleado la librería *Requests* para acceder a las urls así como *Beautiful Soup (bs4)* para navegar por el contenido de la url.

6 AGRADECIMIENTOS

Para poder realizar la tarea de web scraping hemos necesitado tomar tres medidas básicas:

- Solicitar permiso a mishigeek.com para realizar la actividad.
- Consulatar *robots.txt* de mishigeed.com y modificar la cabecera de la petición HTTP para evitar el bloqueo de mishigeek.com
- Prevenir la saturación del servidor debido a nuestras conexiones.
 - El tiempo medio entre peticiones sucesicas al servidor es de 3.5 segundos. Accedemos a cada *url* de forma secuencial.
 - El código se estructura en dos scripts de python. En primer lugar se realiza una búsqueda de enlaces con reseñas y en segundo lugar se analizan los enlaces con reseñas para obtener el dataset. Así prevenimos también realizar centenares de peticiones al servidor en un espacio corto de tiempo.

Los datos recogidos son propiedad de Javier Rodríguez Menéndez, autor del blog mishigeek.com. Agradecemos la colaboración de Javier al consentir explícitamente la labor de *web scrpaing* en su dirección web, con la condición de tratar sus datos de manera privada y no distribuirlos de forma pública.

Hemos identificado análisis similares al que presentamos en este proyecto:

- **Board Games Kaggle**. Este *dataset* contiene datos sobre 20.000 juegos de mesa publicados en el portal BoardGamesGeek (https://boardgamegeek.com/). El acceso al *dataset* es abierto, publicado en Kaggle:https://www.kaggle.com/datasets/andrewmvd/board-games. Para generar el conjunto de datos han filtrado aquellos juegos publicados que tengan como mínimo 30 valoraciones de usuarios.
- Analysis of Boardgames (Dinesh Vatvani). En este caso el autor del estudio ha modificado el scrapper de BoardGamesGeek para explorar un dataset más completo. En su blog publica un análisis muy interesante sobre miles de datos (https://dvatvani.github.io/BGG-Analysis-Part-1.html). Su proyecto de web scrapping está disponible aquí:
 - https://github.com/dvatvani/dvatvani.github.io/tree/master/static/BGG-analysis/scraper_and_data
- Board Game Data Kaggle. Dataset publicado en Kaggle que contiene 5000 juegos, los datos son extraídos de BoardGamesGeek. Enlace: https://www.kaggle.com/datasets/mrpantherson/board-gamedata
- **bgg-games-data Kaggle**. Dataset de nuevo extraído de BoardGamesGeek con datos de más de 270.000 juegos de mesa. Este data set recoge datos sobre todos los juegos publicados en BoardGamesGeek hasta el 15/7/2020.

7 INSPIRACIÓN

Los análisis anteriores que hemos identificado se basan en el protal BoardGamesGeek (BGG). Es sin duda el mayor portal de juegos de mesa online. Nuestro dataset se basa en reseñas publicadas por MishiGeek y aporta una visión diferente a los datsets publicados. Encontramos interesante capturar qué opiniones hay fuera BGG y aportar este valor diferencial a los análisis anteriores.

Con nuestro dataset podríamos realizar análisis como:

- Identificar los mejores juegos publicados cada año según mishigeek.
- Saber qué editoriales de juegos de mesa tienen más éxito segun mishigeek.
- Elaborar comparaciones entre reseñas publicadas entre diferentes portales como por ejempllo estudiar sesgos en las valoraciones.
- Comparar precios según diferentes atributos.
- etc.

8 LICENCIA

El propietario de MishiGeek no ha permitido publicar los datos de forma abierta, por lo que no podemos licenciarlos. Contemplamos por eso dos supuestos:

- En el hipotético caso de que sí accediera a publicarlos escogeríamos la licencia *CC BY-NC-ND*. Esta es la más restrictiva, permite compartir los datos bajo la condición de no modificarlos ni usarlos con fines comerciales y siempre acreditando al autor/a del *dataset*.
- Generaremos un *dataset* ficticio que compartiremos bajo la licencia *CC BY*, que permite compartir, modificar y distribuir los datos con fines comerciales y no comerciales, siempre que se acredite al autor/a.

9 CÓDIGO

El código utilizado puede consultarse dentro del directorio /py del repositorio boardgame-reviews.

10 DATASET

Hemos publicado una simulación del dataset obtenido en Zenodo DOI

11 VÍDEO

El enlace para el video se ha indicado en el documento de entrega de la práctica.

CONTRIBUCIONES

Contribuciones	Firma
Investigación previa	IS, AF
Redacción de las respuestas	IS, AF
Desarrollo del código	IS, AF