

Eduardo Suárez Ojeda Florentín Pérez González Adrián Padilla Rojas

Introducción

- Sistema recomendador para todo tipo de productos
- Catálogo infinito
- Aplicación web
 - Realizar búsquedas
 - Guardar lista de deseos
 - Generar recomendaciones





Categorías definidas

• Pasar de infinitos tipos a un grupo concreto

• Selección de categorías por Amazon

• Limitadas a las 41 existentes



Tipos de Recomendación

- Recomendación general
- Recomendación individual
- Recomendación grupal
 - K-vecinos
 - SVD y SVDpp







Estructura de la Aplicación

- Backend en Python (Flask)
- Frontend HTML + CSS + JS
- Web Scrapping (Selenium)
 - Búsquedas
 - Selección de categoría
 - Recomendaciones Generales
- Sistema recomendador con Surprise
- Base de datos MySQL
 - Información de usuarios
 - Listas de favoritos
 - Interacciones a valorar









Deploy en Heroku

Heroku nos permite desplegar una página accesible para usuarios externos, ya que nuestro Sistema Inteligente depende altamente de la información aportada por éstos.

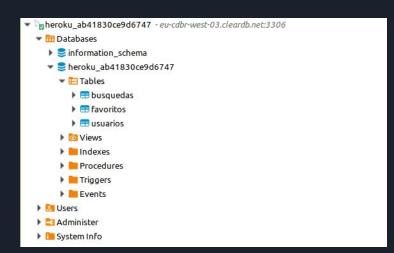
https://grupo4-si.herokuapp.com/



HEROKU

Base de Datos

- Provista de manera gratuita por Heroku (5 Mb)
- Tablas:
 - Usuarios:
 - Guarda la información de usuario y contraseña del mismo.
 - Favoritos:
 - Guarda la información de todos los objetos pertenecientes a las listas de favoritos de los usuarios (link, nombre, descripción, precio, tipo...)
 - Búsquedas:
 - Guarda la información de las búsquedas realizadas por los usuarios (categoría buscada, fecha...)



Obtención de valoraciones

 Si un ítem de un tipo pertenece a la lista de favoritos de un usuario se añade una alta valoración a ese tipo (~+5)



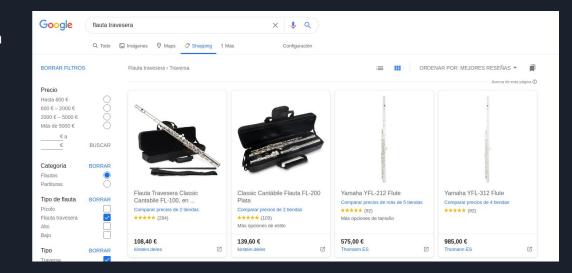
 Si la búsqueda que realiza el usuario pertenece a un tipo determinado se añade una baja valoración a ese tipo (~+1)



- A la hora de usar las valoraciones en los algoritmos éstas son transformadas a valores entre 0 y 1. Cuanto mayor sea el valor, más le interesará al usuario.

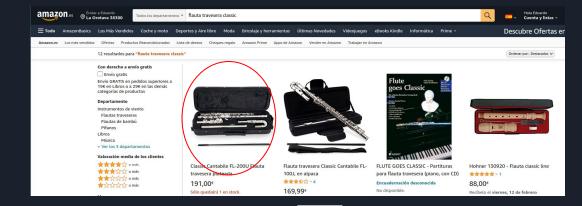
Web Scrappin: Búsquedas

- Las búsquedas se propagan a Google Shopping
- Se obtienen los resultados (foto, link, nombre, precio, descripción)
- La dirección de las imágenes no se guarda ya que es temporal
- A su vez se realiza una búsqueda en amazon para detectar el 'tipo' de la búsqueda.



Web Scrappin: Favoritos

- Se busca en amazon un ítem con el mismo nombre para corroborar su tipo
- Se añade a la base de datos con la información completa





Producto en Amazon.es desde

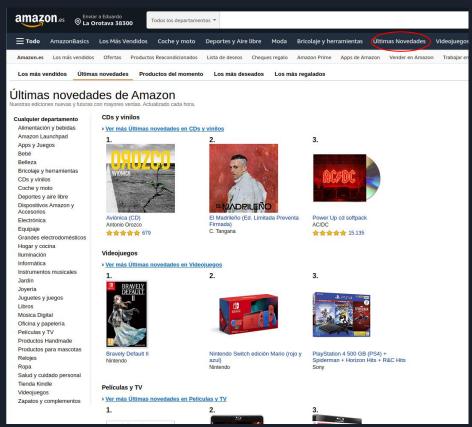
26 abril 2017

Web Scrappin: Home

 Página de Últimas Novedades de Amazon

• Seleccionar los ítems de la página

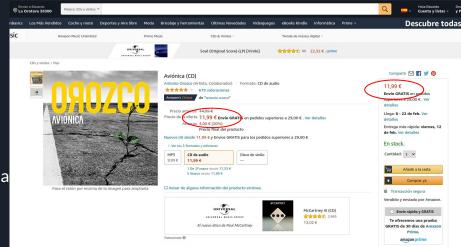
Problema principal: no tienen precio



Web Scrappin: Home Price

 Se busca el objeto en amazon y se obtiene el precio

 Debido al coste que supondría sólo se realiza cuando el usuario añade el ítem a sus favoritos

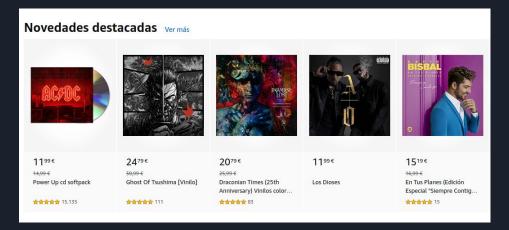


Web Scrappin: Categorías

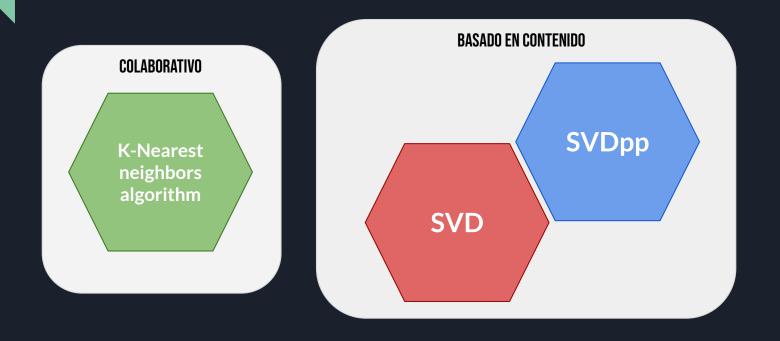
 Se buscan las categorías en Amazon y se lanza una búsqueda vacía

Todos los departamentos ▼

 Se obtienen los ítems de la sección de Novedades Destacadas



Sistema Recomendador: Algoritmos Usados



Sistema Recomendador: KNN

Puntos clave:

- Localiza usuarios con perfiles/gustos similares.
- Requiere una matriz de valoraciones de todos los usuarios.

IMPLEMENTACIÓN

- Puntuación-Z
- Validación cruzada.
- Mediciones.
 - MSD
 - FCP

RESULTADO

Media de acierto

0.65

Sistema Recomendador: SVD y SVDpp

Puntos clave:

- Recomienda categorías nuevas para el usuario.
- Requiere una matriz de valoraciones de todos los usuarios.

IMPLEMENTACIÓN

- Parametrización:
 - Ratio aprendizaje: 0.09 y 0.01
 - Iteraciones SGD: **30** y **10**
- Mediciones.
 - FCP

RESULTADO

Precisión

0.56 - 0.7

Diferencias con ACP

- Falta de la funcionalidad de hacer Tracking de precios

- Diferentes Webs debido al catálogo infinito

- Los enlaces pueden dejar de funcionar



- Trabajo extra que restaba tiempo a realizar el sistema recomendador

Conclusiones

- Importancia de elegir el proyecto por parte de los alumnos
 - Mayor motivación
 - Mayor implicación
- Hemos aprendido mucho sobre los sistemas de recomendación
 - Publicidad dirigida
 - Cookies
 - Obtenciones de valoraciones de usuarios
- Hemos rellenado nosotros los usuarios del sistema
 - Falta de diversidad
 - Menor cantidad de usuarios -> Menor precisión de recomendaciones
- Hemos aprendido a realizar un Full-Stack con deploy en Heroku
 - Frontend y Backend
 - Bases de Datos
 - Deploy