Tema 4 Técnicas de Recomendación Básicas: SR Basado en Contenido

SCAR

Sistemas Complejos Adaptativos y Recomendación



BRTs



SR demográfico

SR basado en contenido

SR colaborativo

Datos del usuario

Tipos de ítems del usuario

Datos de otros usuarios

Preferencias demográficas

Preferencias basadas en contenido

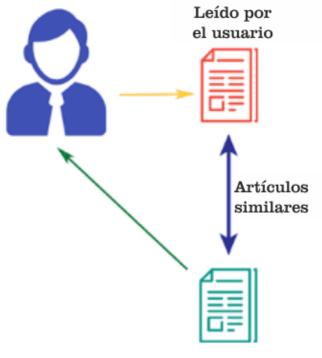
Vecinos/patrones/inferencias

Basado en Contenido

SR Basado en Contenido



Filtro basado en contenido



Recomendado al usuario

SR Basado en Contenido

Se definen los ítems por sus características o preferencias asociadas

Se recomienda al usuario ítems con características similares a los que él ha puntuado favorablemente en el pasado, o bien, los que están clasificados según sus preferencias

Se tienen en cuenta los ítems previamente puntuados por el usuario (histórico) para conocer el tipo de ítems en los que está interesado

Apropiado cuando los ítems se generan dinámicamente y se debe decidir si son de interés para el usuario o no: email, noticias,...

Ejemplo





Productos relacionados con este producto

Patrocinado 🚯



Imprescindible

Vorwerk Thermomix

↑ 190

Encuadernación en espiral

25,00 € prime



Libro de recetas en blanco: Cuaderno de cocina para escribir tus recetas favoritas ... Creative JournalBooks 2 Edición de bolsillo 4.99 € porime



El libro de cocina navideña alemán: La gran colección de recetas de pasteles, entra...
The German Kitchen 1 Edición de bolsillo 9.35 © prime



Mi cuaderno de recetas:
Recetario de cocina en
blanco para escribir tus
recetas fav...
Creative JournalBooks
8
Edición de bolsillo
4.99 € porime



El Gran Libro de Cocina Europeo: La gran colección de recetas de pasteles, entrante... The German Kitchen Edición de bolsillo 29,02 € √prime



Recetario de cocina en blanco para escribir tus recetas fav...

Creative JournalBooks

3 Edición de bolsillo

4.99 € porime



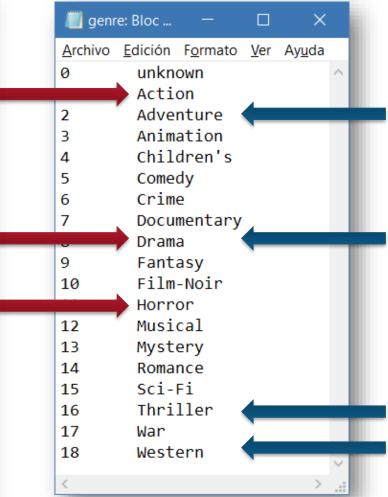
Fitness Gourmet: Recetas sanas y sabrosas para mejorar el rendimiento deportivo Christian Coates ★★★★ 2 Edición de bolsillo 20.85 € prime

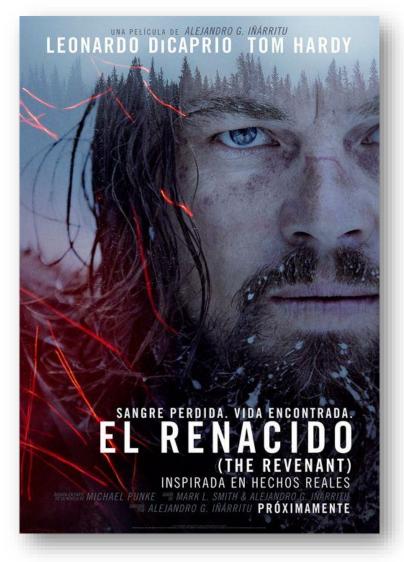


Página 1 de 35

Ejemplo







SR Basado en Contenido

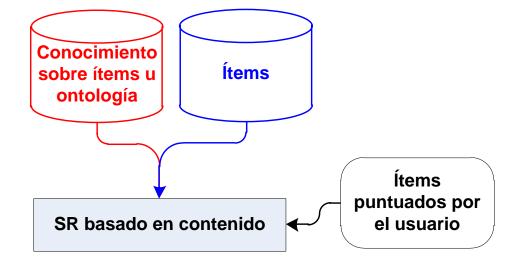
Datos base

Ítems

- BD con los ítems a recomendar
- Clasificación de los ítems, características o etiquetas

Usuarios

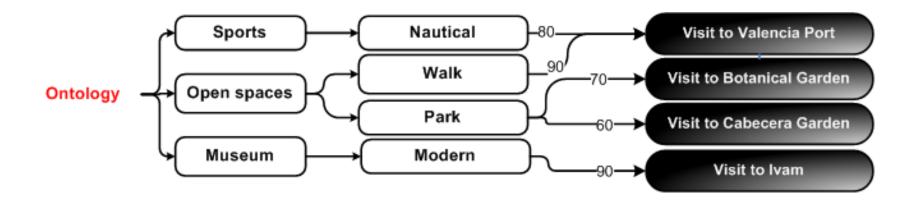
• Perfil del usuario (histórico y/o preferencias)



SR Basado en Contenido

Las características de los ítems pueden ser su clasificación en la ontología, si es que la hay

O se pueden aumentar a partir de éstas



Ejemplo

Además de la clasificación en la taxonomía como

Acción

Drama

Terror

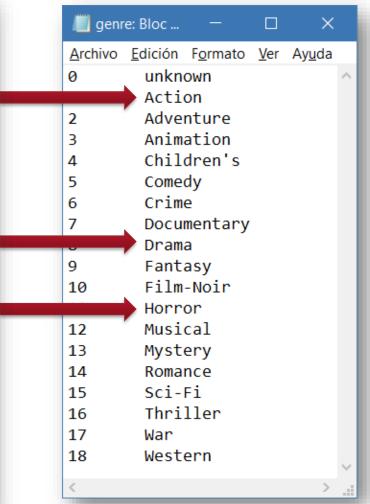
Se pueden aumentar sus características

Zombis

Apocalíptica

Futurista





Ejemplo

Se puede usar cualquier tipo de característica

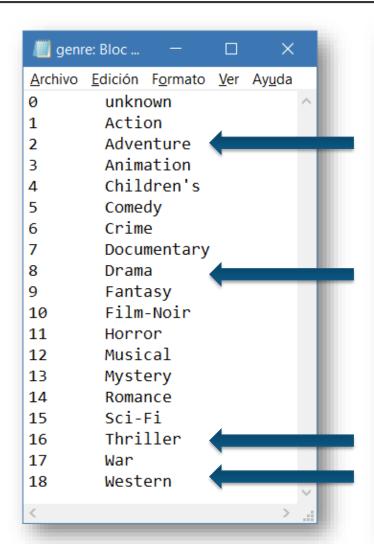
Oscar mejor actor

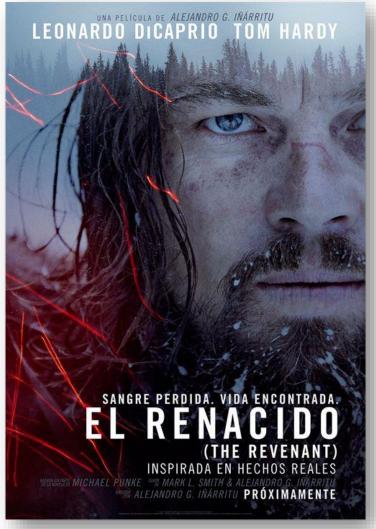
Oscar mejor película

Inspirada en hechos reales

De interés

Más de 7 puntos en filmaffinity





SR Basado en Contenido

Para todas las técnicas de recomendación es importante la **clasificación de los ítems**

Pero, para el SR basado en contenido, es la clave de la recomendación

Se suele usar junto con otras técnicas de recomendación (híbrido)

A Review of Content-Based and Context-Based Recommendation Systems. International Journal of Emerging Technologies in Learning (iJET). February 2021

Técnicas

El SRBC puede tener una implementación tan simple como

- Definir el ratio de interés del usuario en cada una de las características de la ontología
- Obtener los ítems que satisfacen sus preferencias

Preferencias BC del usuario

0	20	55	90
0	1	2	 18



Técnicas

Se pueden usar técnicas mucho más complejas para identificar las preferencias BC del usuario

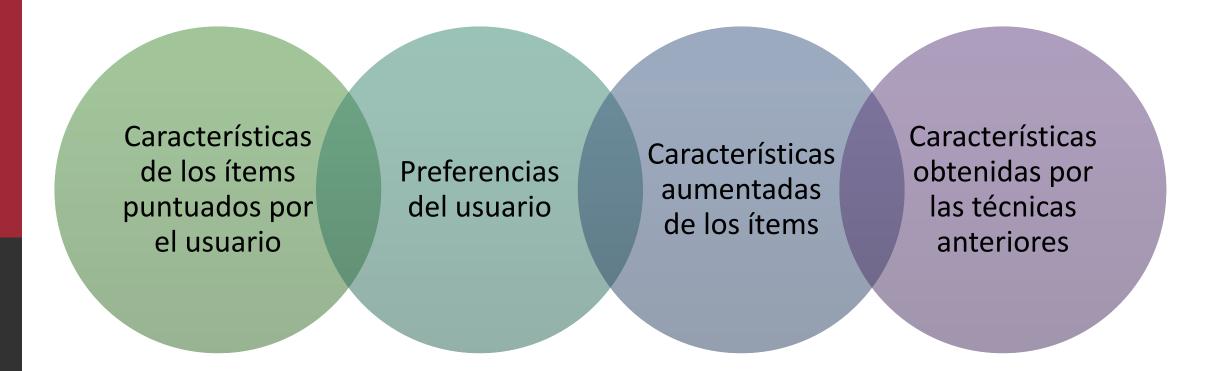
Análisis semántico

Tf-idf
(frecuencia de término – frecuencia inversa de documento)

Redes neurona<u>les</u> Clasificadores bayesianos

SVM (aprendizaje supervisado)

Información utilizada



Otros sistemas recomendadores basados en cotenido

SRBC Basado en Sesión

Utilizan las preferencias del usuario a corto plazo y de forma dinámica

Considera únicamente las preferencias y similitudes entre ítems de la sesión actual

Shoujin Wang, Longbing Cao, Yan Wang, Quan Z. Sheng, Mehmet A. Orgun, and Defu Lian. 2021. A Survey on Session-based Recommender Systems. ACM Comput. Surv. 54, 7, Article 154 (July 2021)

Table 1. A Comparison between Session Data and Sequence Data

Data type		Boundary	Order	Time interval	Main relations embedded
Session	Unordered session	Multiple	No	Non-identical	Co-occurrence-based dependencies
data	Ordered session	Multiple	Yes	Non-identical	Co-occurrence-based dependencies and
					sequential dependencies
Sequence data		Single	Yes	Not included	Sequential dependencies



SRBC Basado en Sesión

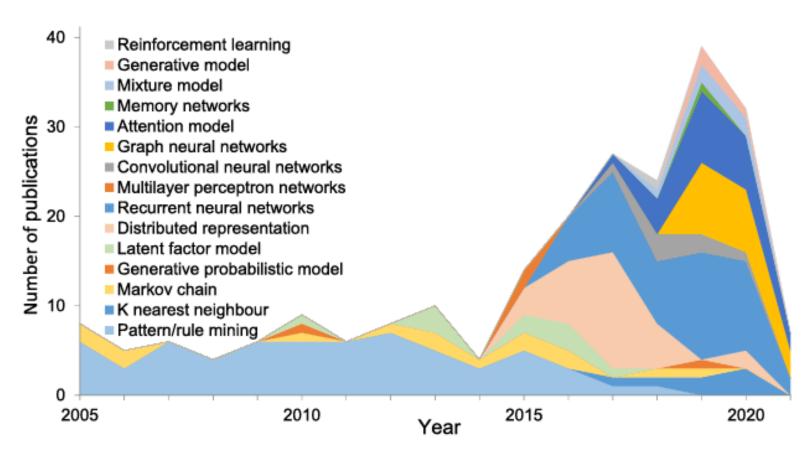


Fig. 4. Number of publications on each class of SBRS per year.

SRBC Secuencial

Utilizan las preferencias del usuario a corto plazo y de forma dinámica

Considera la ordenación temporal de los ítems vistos

SRBC Basado en Sesión vs Secuencial

Table 1. A Comparison between Session Data and Sequence Data

Data type		Boundary	Order	Time interval	Main relations embedded
Session	Unordered session	Multiple	No	Non-identical	Co-occurrence-based dependencies
data	Ordered session	Multiple	Yes	Non-identical	Co-occurrence-based dependencies and
					sequential dependencies
Sequence data		Single	Yes	Not included	Sequential dependencies

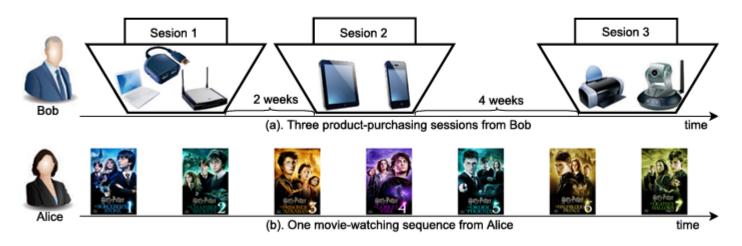


Fig. 1. Session data vs. sequence data.

Ventajas e inconvientes

Ventajas e inconvenientes

Ventajas

Lo recomendado se ajusta a los gustos del usuario, por ello, incrementa la satisfacción del usuario

No necesita datos de otros usuarios (no cold-start ni sparsity)

Permite recomendar a usuarios con gustos extraños, siempre que haya ítems que se adapten a sus gustos

Permite recomendar ítems nuevos o pocas veces puntuados

Puede recomendar a un nuevo usuario, siempre que se conozcan sus preferencias

Permite ofrecer una explicación de porqué se ha recomendado un ítem (simplemente listando las características de los ítems)

Ventajas e inconvenientes

Inconvenientes

Requiere que los ítems estén bien clasificados y, a ser posible, etiquetados con sus características aumentadas

Siempre se recomiendan ítems similares a los ya vistos por el usuario (sobre-especialización)

No se introduce ninguna novedad en lo que se le ofrece

Problema del usuario nuevo, si no se conocen sus preferencias

Ventajas e inconvenientes

Nuevo usuario

Nuevo ítem

Sparsity, dispersión de ratios, "oveja negra"

Falta de novedad

No

Si

No

Si

Estado actual

Presente de los SR Basados en Contenido

Uso de Deep Learning

 Para analizar las características de los ítems de una forma más profunda

Diversificación de tipos de contenido

- Mayor variedad de tipos de contenido: texto, imágenes, audio y video
- Experiencia más enriquecedora y personalizada para el usuario

Obtención dinámica de características de los ítems

 Se ajustan las recomendaciones en tiempo real a medida que evolucionan los intereses y comportamientos del usuario

Presente de los SR Basados en Contenido

Enfoque en la experiencia del usuario

- La experiencia del usuario se ha vuelto una prioridad
- Los SRBC buscan ofrecer recomendaciones que no solo sean precisas, sino también atractivas y relevantes para mejorar la retención y la satisfacción del usuario

Integración de características multimodales

 La integración de características multimodales, como el análisis de imágenes y la comprensión del lenguaje natural, ha permitido a estos sistemas manejar una gama más amplia de contenido multimedia

Consideración del contexto

- Se está prestando más atención al contexto en el que se realiza una recomendación
- Factores como la ubicación geográfica, el momento del día y las actividades actuales del usuario

Presente de los SR Basados en Contenido

Explicación de la la recomendación

- Los usuarios quieren entender por qué se les está recomendando un cierto ítem
- Los sistemas están trabajando en hacer sus procesos de recomendación más transparentes

Privacidad y Ética

 Prácticas más éticas y transparentes en la recopilación y el uso de datos del usuario

Futuro

Futuro de los SR Basados en Contenido

La investigación en estos SR se centra en

Representación del dominio: tipo de ontología y lenguaje de representación

Técnicas para obtener modelos de puntuaciones de ítems del usuario

Técnicas para obtener preferencias del usuario

Gracias por vuestra atención...