

# Sistemas de recomendación

**PARA UN MARKETPLACE** 

#### **Integrantes:**

- Ana María Urán González
- Karen Lizeth Velásquez Moná
- Nicolás Prieto Escobar
- Pablo Saldarriaga Aristizábal
- Victoria Álvarez Restrepo



## Objetivo

Crear sistemas de recomendación en un contexto de Big Data que permitan sugerir productos afines a los intereses de los usuarios en un Marketplace.

## Fuentes de datos



#### Amazon reviews

**150 Millones** de reviews

**21 Millones** de productos

33 Millones de clientes

Formato **TSV** 

Tamaño 32 GB

**Info:** usuario, product, rating

Fuente:

https://s3.amazonaws.com/amazon-reviews-pds/readme.html



#### Metadata

**14.7 Millones** de productos

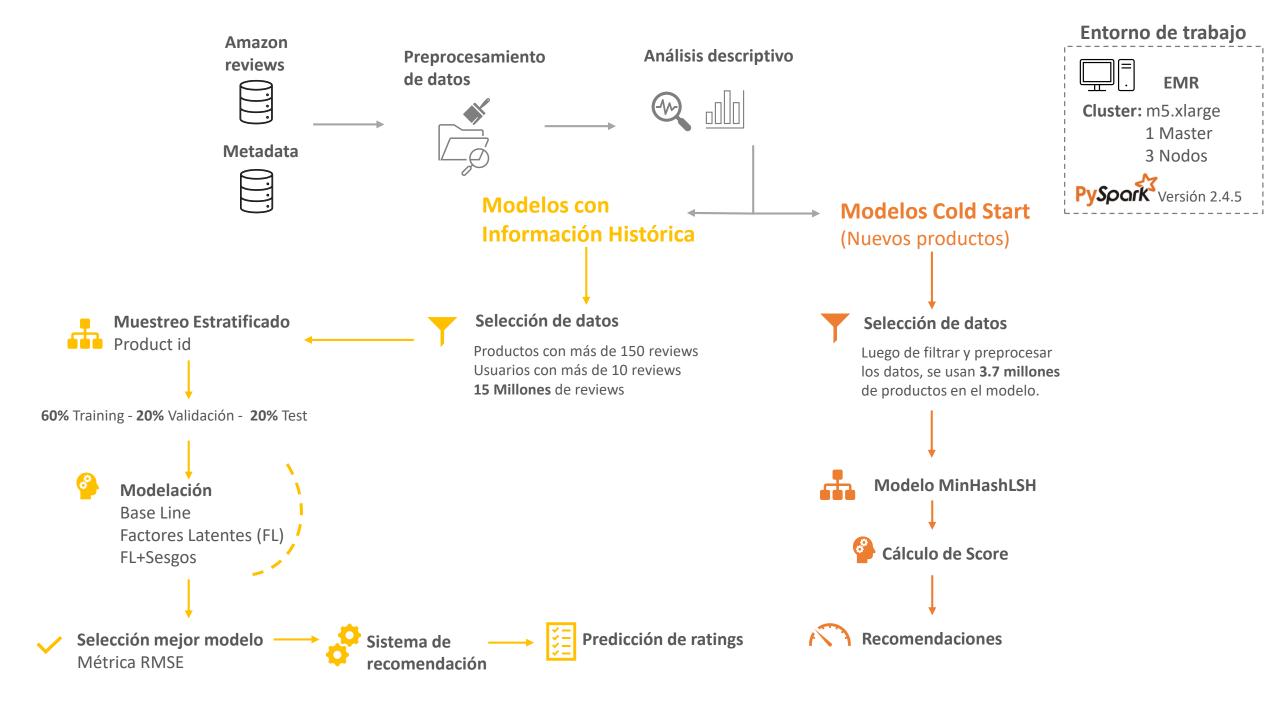
Formato CSV

Tamaño 9.7 GB

**Info:** título, precio, marca, etc

Fuente:

http://jmcauley.ucsd.edu/data/amazon/





## MODELOS CON INFORMACIÓN HISTÓRICA



#### Modelos baseline

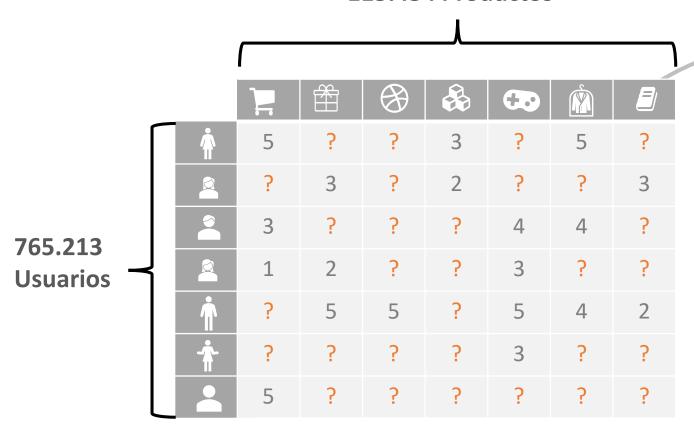


Modelos de factores latentes



Modelos de factores latentes con sesgos

#### 115.434 Productos



|  |          |   |   |   |   | <b>G</b> | Ŷ |   |
|--|----------|---|---|---|---|----------|---|---|
|  | *        | 5 | 4 | 2 | 3 | 5        | 5 | 1 |
|  |          | 5 | 3 | 4 | 2 | 4        | 3 | 3 |
|  |          | 3 | 2 | 4 | 5 | 4        | 4 | 1 |
|  |          | 1 | 2 | 5 | 4 | 3        | 2 | 3 |
|  | Ť        | 1 | 5 | 5 | 4 | 5        | 4 | 2 |
|  | <b>†</b> | 1 | 3 | 4 | 5 | 3        | 5 | 1 |
|  | -        | 5 | 1 | 2 | 5 | 4        | 3 | 2 |

## Modelo baseline

Modelo que emplean estadísticos básicos de los ratings para predecir las calificaciones restantes para cada producto.

|                                | Mediana | Media | Media Producto |
|--------------------------------|---------|-------|----------------|
| RMSE (validación)              | 1.309   | 1.115 | 1.056          |
| Tiempo de ejecución (segundos) | 180.58  | 30.51 | 31.17          |

## Modelos de Factores Latentes

Modelo basado en la factorización de matrices con el método ALS (Alternating Least Squares).

| Hip         | erparámetr           |                | Tiempo de |               |  |
|-------------|----------------------|----------------|-----------|---------------|--|
| Iteraciones | Factores<br>latentes | Regularización | RMSE      | ejecución (s) |  |
| 10          | 10                   | 0.5            | 1.121206  | 116.2984      |  |
| 10          | 15                   | 0.5            | 1.121283  | 126.8312      |  |
| 10          | 5                    | 0.5            | 1.121640  | 110.6444      |  |
| 10          | 5                    | 0.1            | 1.143976  | 110.0862      |  |
| 10          | 15                   | 0.1            | 1.159877  | 123.3760      |  |
| 10          | 10                   | 0.1            | 1.164861  | 116.7004      |  |
| 10          | 5                    | 0.01           | 1.278721  | 247.1880      |  |
| 10          | 10                   | 0.01           | 1.707580  | 117.4129      |  |
| 10          | 15                   | 0.01           | 2.126598  | 124.0611      |  |

# Modelos de Factores Latentes (con sesgos)

#### Se consideran sesgos:

- ✓ Globales
- ✓ A nivel de usuario
- ✓ A nivel de producto

| Н           | iperparám            |                | Tiempo de |               |  |
|-------------|----------------------|----------------|-----------|---------------|--|
| Iteraciones | Factores<br>latentes | Regularización | RMSE      | ejecución (s) |  |
| 10          | <b>15</b>            | 0.5            | 1.029867  | 136.0916      |  |
| 10          | 10                   | 0.5            | 1.029874  | 129.5296      |  |
| 10          | 5                    | 0.5            | 1.029883  | 120.3911      |  |
| 10          | 15                   | 0.1            | 1.100043  | 139.3734      |  |
| 10          | 10                   | 0.1            | 1.122282  | 125.8310      |  |
| 10          | 5                    | 0.1            | 1.136316  | 117.7798      |  |
| 10          | 15                   | 0.01           | 1.350831  | 134.6016      |  |
| 10          | 10                   | 0.01           | 1.462684  | 127.4126      |  |
| 10          | 5                    | 0.01           | 1.495363  | 121.7895      |  |

## Selección del mejor modelo

Baseline (Media Producto)

Factores latentes

Factores latentes con sesgos

RMSE (Validación)

1.056

1.121

1.029

Tiempo de ejecución (Segundos)

31.17

116.30

136.09

Hiperparámetros

\_

**Iteraciones**: 10

Factores Latentes: 10

Regularización: 0.5

Iteraciones: 10

**Factores Latentes: 15** 

Regularización: 0.5

RMSE (Test)

1.021

## Recomendaciones generadas

```
|customer id integer| recommendations|
              10206 | [[108427, 0.03392... | ------ Creative Zen V Plus 2 GB Portable Media Player
              12566 [[108769, 0.05984...]
              13406 | [[115007, 0.00467... | ------ Summer Infant Deluxe Comfort Booster
              15062 [[109580, 0.01990...
              23123 [[115099, 0.00220...]
              23619 [[114162, 0.00708...]
              31264 [[115002, 0.00913...]
              37004 [[102704, 0.00950...]
              37827 | [[110427, 0.00267... | RFA-188 3-Volt Lithium Battery
              43548 [[108503, 0.01574...]
              44185 [[115007, 0.00881...]
              46318 [[115002, 0.01142...
              47067 [[91160, 0.002766...
              48077 [[112968, 0.04526...]
              51528 [[115001, 0.06645... | Natural Male Enhancement Supplement - 745 MG Potent and High Quality Tablets
              54110 [[86452, 0.003326...]
              60683 [[110369, 0.00369...]
              62320 | [[111184, 0.00145... | Griffin Technology iTrip FM Transmitter for iPod
              67630 [[115164, 0.03205...]
```

## - Modelos Cold Start

```
¿Qué es cold start?
¿Qué hacer en este caso?
```

### Desarrollo del modelo

Fase

1

- Entrada: Título del producto
- Proceso: Conversión de textos a shingles (1-gramas).
- Técnica: MinHashLSH.
   5 tablas de Hash (5 bandas)
   en el algoritmo.
- **Output:** 15 productos más similares al producto de interés.

Fase

2

- Cálculo de score de afinidad entre cada uno de los 15 artículos similares y el producto de interés.
- El score tiene en cuenta variables propias de los productos para ver qué tan afines son (precio, marca y categorías relacionadas).
- Se eligen los 5 productos con mayor valor de afinidad.

#### Validación

- Rating promedio de los 5
   productos más afines al
   producto de interés como el
   rating predicho
   (oportunidad de mejora en
   este ítem).
- Tiempo de **ejecución 40 segundos** en hallar los productos más afines para un producto (es decir, en ejecutar ambas etapas).

## Ejemplo



Título del producto: 'Girls pink tutu dress'

Precio: '\$19.99'
Marca: 'Hello Kitty'

Categorías relacionadas: 'Dance', 'Sports & Outdoors', 'Clothing', 'Clothing, Shoes & Jewelry'

(1)

Los 15 productos más similares al producto nuevo según MinHashLSH son los siguientes:

| asin       |           | price   | ti                               |     | brand                  | -           |             |           | egoryl |
|------------|-----------|---------|----------------------------------|-----|------------------------|-------------|-------------|-----------|--------|
|            |           |         | Little Girls Birthday Cupcake Pi |     |                        |             |             |           |        |
| B00G3JICN4 |           | \$29.89 | SOPO Hello Kitty Toddler Dress B | ٠١  | l SoPo                 | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'B     |
| B00QGMY3EU | \$18.60 - | \$34.99 | Clementine Little Girls' Girls T |     | Clementine Apparel     | ['Clothing, | Shoes & J   | ewelry',  | 'G     |
| B006PFJMGW | l         | \$29.99 | Rare Editions Little Girls' Tutu |     | Rare Editions          | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| 0000031909 | l         | \$6.94  | Mystiqueshapes Girls Ballet Tutu |     | Mystiqueshapes         | ['Sports &  | Outdoors',  | 'Sports   | ١ ٤    |
| 0000031852 | l         | \$7.50  | Girls Ballet Tutu Zebra Hot P    | ink | Tutu                   | ['Sports &  | Outdoors',  | 'Sports   | ١ ٤    |
| B00SH78APA | \$10.13 - | \$22.99 | Hello Kitty Baby Girls' Tutu Dr  | ess | Hello Kitty            | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'N     |
| B0053WLHEI | l         | \$19.95 | Rare Editions Little Girls' Tutu |     | Rare Editions          | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| B00DDVYABS | l         | \$14.99 | The Queens Treasures Pink Tutu D |     | The Queens Treasures   | ['Toys & Ga | ames', 'Dol | ls & Acce | 33     |
| B00P835VGC | \$25.99 - | \$28.00 | Bloch Girls' Toddler Tiffany Dre |     | Bloch                  | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| B00VQEW9WG | l         | \$13.99 | Coral Pink Rosettes PETS Tutu Pa |     | Kirei Sui              | ['Pet Suppl | lies', 'Dog | s', 'Appa | re     |
| B003JL8LNK | l         | \$34.99 | Rare Editions Little Girls' Tutu |     | Rare Editions          | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| B0072D0GPC | l         | \$9.99  | Pink Angel Little Girls' Stripe  |     | Pink Angel             | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| B00DNKCG38 | l         | \$29.99 | Classykidzshop DS1708 - Pink/Fus |     | Classykidzshop         | ['Clothing, | Shoes & J   | Tewelry', | 'G     |
| B000M1VVTM |           | \$12.50 | Pink Snowflake Tutu Dress-18&quo |     | American Fashion World | ['Toys & Ga | ames', 'Dol | ls & Acce | ss     |
| ++         | +         |         | +                                | +   | +                      | +           |             |           | +      |

## Ejemplo

2

Los 5 productos con mejor score entre los 15 más similares son los siguientes:

| asin                                                | price                                      |                                                                                                                                                                      | itle <br>+                    | brand                                                             | +<br>category <br>+                                                                                                         |
|-----------------------------------------------------|--------------------------------------------|----------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|-------------------------------|-------------------------------------------------------------------|-----------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|
| B006PFJMGW <br> B00SH78APA \$10.13 -<br> B0053WLHEI | \$29.99 Rar<br>- \$22.99  H<br>\$19.95 Rar | mentine Little Girls' Girls Ta<br>e Editions Little Girls' Tutu<br>ello Kitty Baby Girls' Tutu Da<br>e Editions Little Girls' Tutu<br>ch Girls' Toddler Tiffany Dres | Rare  <br>ress  Hel<br>  Rare | Editions ['Clothing<br>lo Kitty ['Clothing<br>Editions ['Clothing | , Shoes & Jewelry', 'Gi  , Shoes & Jewelry', 'Gi  , Shoes & Jewelry', 'No  , Shoes & Jewelry', 'Gi  , Shoes & Jewelry', 'Gi |

A las personas que hayan comprado alguno de estos 5 productos, se les podría recomendar que compren también este producto nuevo.

## Trabajo Futuro

1. Modelo baseline empleando la calificación promedio por usuario.

2. Escalamiento del modelo de factores latentes con sesgo definido teniendo en cuenta la capacidad máxima del clúster.

### Conclusiones

- 1. La reducción de la dimensionalidad que realiza el modelo de factores latentes, facilita el procesamiento y la paralelización de grandes volúmenes de información en la construcción de un sistema de recomendación.
- 2. El proceso de dos fases que combina un MinHashLSH y el posterior cálculo de scores de afinidad es una buena alternativa para cuando se tenga que dar recomendaciones en presencia de productos nuevos.
- 3. En el contexto de Big Data, es necesario tener en cuenta las limitaciones de los recursos computacionales dado que se cuenta con una gran cantidad de información.

## Bibliografía

Bianchi, Mattia, Cesaro, Federico, Ciceri, Filippo, Dagrada, Mattia, Gasparin, Alberto, Gratta-rola, Daniele, Inajjar, Ilyas, Metelli, Alberto Maria, & Cella, Leonardo. 2017. Content-basedapproaches for cold-start job recommendations. Pages 1–5 of: *Proceedings of the Recommen-der Systems Challenge* 2017.

Boratto, Ludovico, Fenu, Gianni, & Marras, Mirko. 2019. The effect of algorithmic bias on re-commender systems for massive open online courses. Pages 457–472 of: *European Conferenceon Information Retrieval*. Springer.

Burgess, Stephen, Sellitto Carmine Cox Carmen. 2011. Trust perceptions of online travelinformation by different content creators: Some social and legal implications. Page 221–235of: Information Systems Frontiers. Springer.

Milano, Silvia, Floridi Luciano. 2020. Recommender systems and their ethical challenges.In:Al SOCIETYI

Panigrahi, Sasmita, Lenka, Rakesh Ku, & Stitipragyan, Ananya. 2016. <u>A Hybrid Distributed Collaborative Filtering Recommender Engine Using Apache Spa</u>rk.Pages 1000–1006 of:Procedia Computer Sciencel. Sciencedirect.

Smirnov A V., Shilov NG, Ponomarev A V. Kashevnik AM Parfenov VG. 2014. *Group context-aware recommendation systems*. Pages 325–334 of: Scientific and Technical Information Pro-cessing. Springer.