SISTEMASDE RECOMENDACIÓN

TARJETAS DE REGALO DE AMAZON

Análisis del dataset

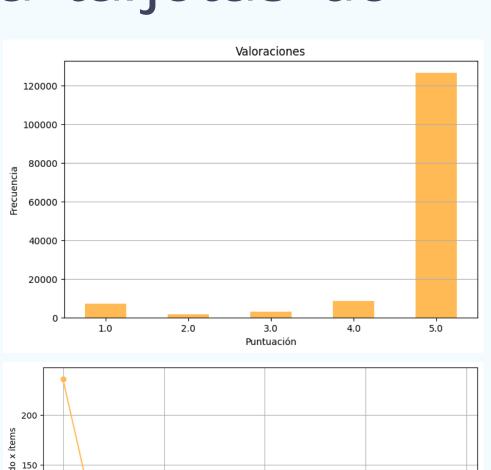
Se trata de un dataset con votaciones de usuarios de Amazon a tarjetas de regalo.

Usuarios: 1.548

Items: 128.877 Ratings: 147.136

Rating medio: 4.67

Tenemos una matriz de ratings altamente dispersa.



KNN

Puesto que la matriz es altamente dispersa es difícil encontrar vecinos de calidad luego con k mayores que 20 se obtienen iguales o peores resultados.

Además, no se observan diferencias entre los diferentes métodos de predicción (average, weighted average y deviation from mean predictions) y tampoco utilizando diferentes métricas (jsmd y correlación) en el cálculo del MAE y RMSE.

En este método se obtiene un MAE de 0.15, RMSE de 0.21.

En cuanto a la precisión, recall y f1 se obtienen los mejores resultados usando el método de predicción average prediction con la métrica jsmd obteniendo un mismo valor para los tres de 0.0581.



Matrix factorization

Sin bias

Parámetros óptimos:

- Learning rate: **0.0001**
- Regularization: **0.2**
- Iteraciones: 50

- Factores latentes: 14MAE: 0.99
 - RMSE: 1.65
 - Precision: **0.1438**
 - Recall: **0.1438**
 - F1: **0.1438**

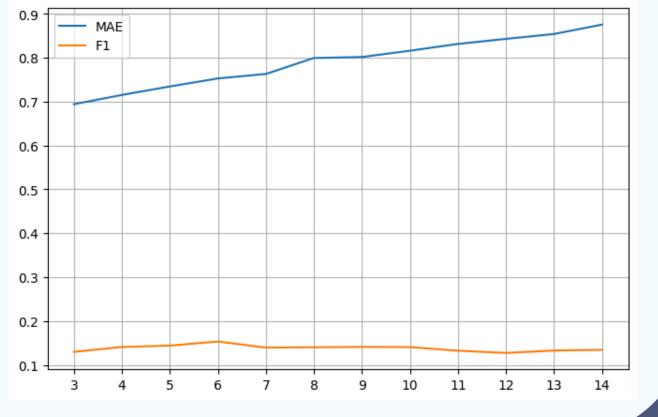
Con bias

- Parámetros óptimos: Factores latentes:
- Learning rate: 0.0001
- Regularization: 0.2 • Iteraciones: 50

- RMSE: 1.19 • Precision: **0.1406**
- Recall: **0.1406**
- F1: **0.1406**

Métricas:

• MAE: **0.63**

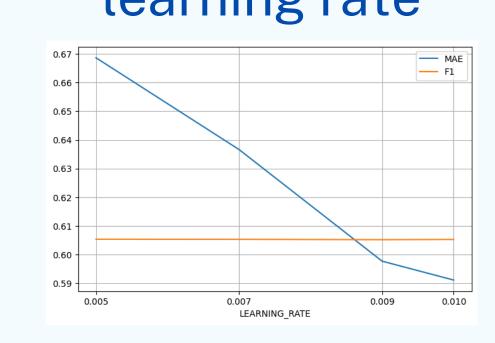


Bernouilli Matrix Factorization

Parámetros óptimos:

- Factores latentes: 7
- Learning rate: 0.1
- Regularization: **0.9**
- Iteraciones: 30

Optimización del learning rate



Métricas:

- MAE: **0.487**
- RMSE: 0.824
- Precision: **0.915**
- Recall: **0.562**
- F1: **0.606**
- nDCG: **0.510**

Neuronal Collaborative Filtering

Generalized Matrix Factorization

Parámetros óptimos:

Factores latentes: 7

• Epochs: **11**

Métricas:

- MAE: 1.778
- RMSE: 1.921
- F1: **0.062**

• Recall: **0.217**

• Precision: **0.220**

<u>Parámetros óptimos</u>:

- Neuronas: **50 y 25**
- Factores latentes: 20

Métricas:

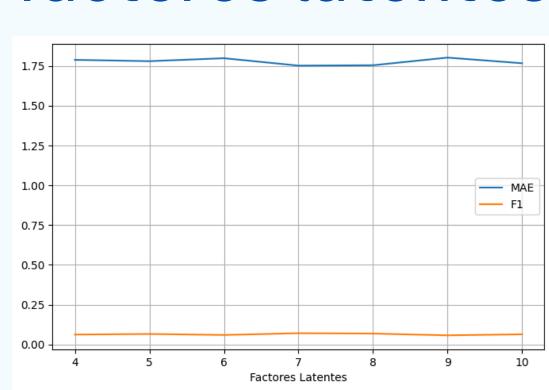
• MAE: 0.388

Multi Layer

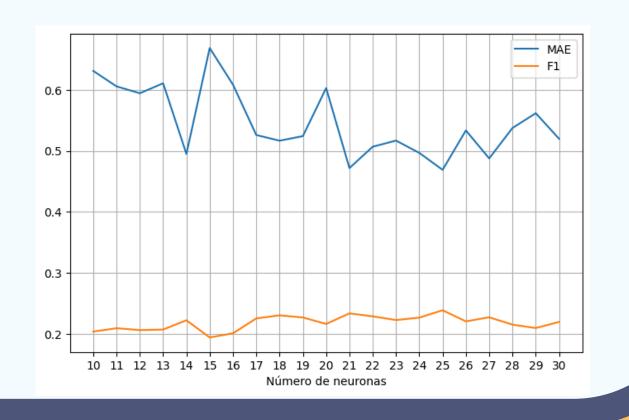
Perceptron

- RMSE: **0.982** • Epochs: **18** • Precision: **0.371**
 - Recall: 0.233
 - F1: **0.239**

Optimización de los factores latentes



Optimización de las neuronas



Conclusiones

- principales conclusiones Entre las podemos destacar que la matriz de ratings era demasiado dispersa lo que causaba muchos problemas en el método de KNN.
- Comparando los dos modelos de redes 2. Comparando los dos mos resultados neuronales, MLP obtiene unos resultados muy superiores a los de GMF debido a MLP puede comprender que interacciones no lineales en contraste con la linealidad de GMF.