

Progetto Metodi Informatici per la Gestione Aziendale

SVILUPPO DI DIVERSE TIPOLOGIE DI DI RECOMMENDATION SYSTEM

AMAZON REVIEWS - CD AND VINYL



Andrea Vasciminno 904899 Matias Maciej Bonoli 912941

INTRODUZIONE

- Processo di pulizia del dataset
- Analisi espolorativa
- Preparazione dei dati per utilizzo con modelli collaborativi
- Generazione delle raccomandazioni
- Cluster & PCA Visualization
- Preprocessing dati testuali
- Confronto tecniche di raccomandazione
- Progetto Avanzato



PROCESSO DI PULIZIA DEL DATASET

Abbiamo lavorato sul dataset per ridurlo di dimensione e renderlo utilizzabile con costi computazionali sostenibili

01

RIDUZIONE DEGLI UTENTI MENO ATTIVI

Si considerano solamente gli utenti che abbiano lasciato almeno 12 recensioni 02

ELIMINAZIONE PRODOTTI POCO RECENSITI

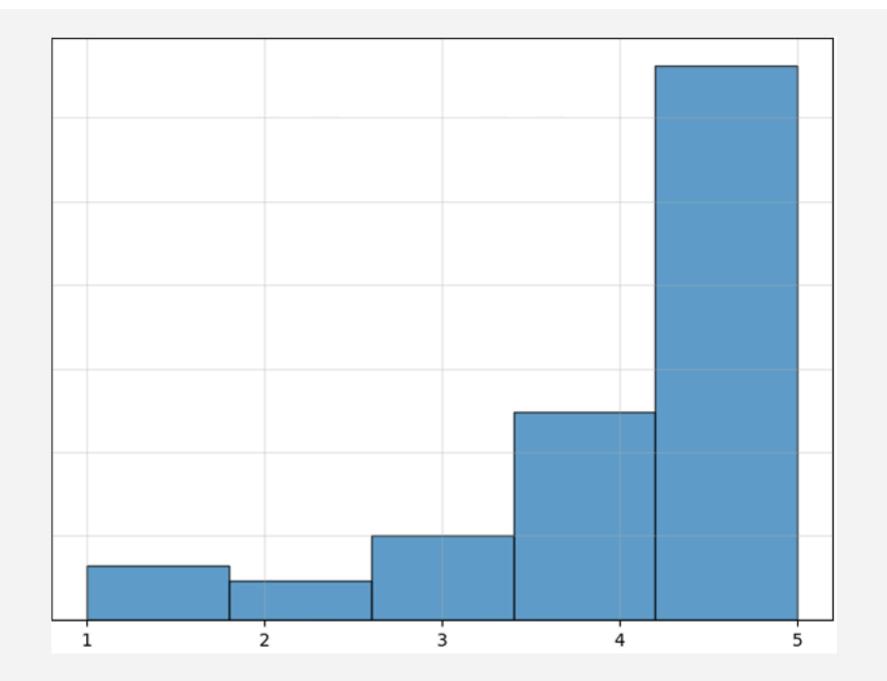
Si considerano solamente i prodotti con più di 22 recensioni 03

RISULTATO:

	rating
count	112.140
mean	$4,\!25$
std	1,14

ANALISI ESPLORATIVA - RATING

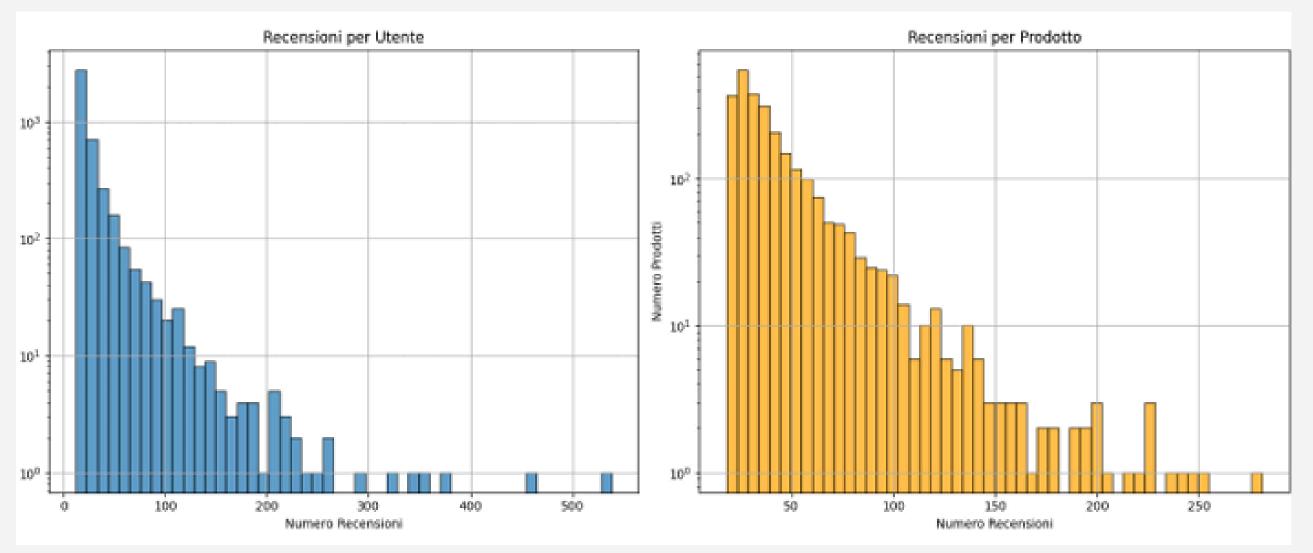
Abbiamo effettuato un analisi esplorativa dei dati, per vedere varie statistiche sui vari campi del dataset



Rating	Count	Percentuale
1	6.404	6,86%
2	4.595	4,65%
3	10.064	9,91%
4	24.818	$22,\!18\%$
5	66.259	56,40%

ANALISI ESPLORATIVA - UTENTI E PRODOTTI

Abbiamo effettuato un analisi esplorativa dei dati, per vedere varie statistiche sui vari campi del dataset



UTENTI

- Media recensioni per utente:
 - 26,58
- Mediana: **18,0**
- Massimo: 539 recensioni

PRODOTTI

- Media recensioni per prodotto:
 - 43,11
- Mediana: **34,0**
- Massimo: 281 recensioni

PREPARAZIONE DEI DATI PER I MODELLI COLLABORATIVI

SPLIT DI TRAINING E TEST SET

Il dataset è stato diviso in un set di training(80%) e un set di test(20%)

OTTIMIZZAZIONE DEI PARAMETRI

Ottimizzazione dei parametri per KNN ed SVD tramite Grid Search

TEST INIZIALE CON KNN E SVD

SVD

KNN

Metrica	Valore
MSE	0,8232
RMSE	0,9073

Metr	ica	Valore
MSE		0,9647
RMSI	${f E}$	0,9822

TEST CON PARAMETRI OTTIMIZZATI

Algoritmo	MSE	RMS
K-NN (ottimizzatto)	0.9705	0.985
SVD (ottimizzatto)	0.7793	0,882
Miglioramento	19,7%	10,4%

GENERAZIONE DELLE RACCOMANDAZIONI

STEP 1 STEP 2 STEP 3 STEP 4

Predizione dei rating per tutti gli item non recensiti valutati dall'utente (filling Raccomandation Matrix)

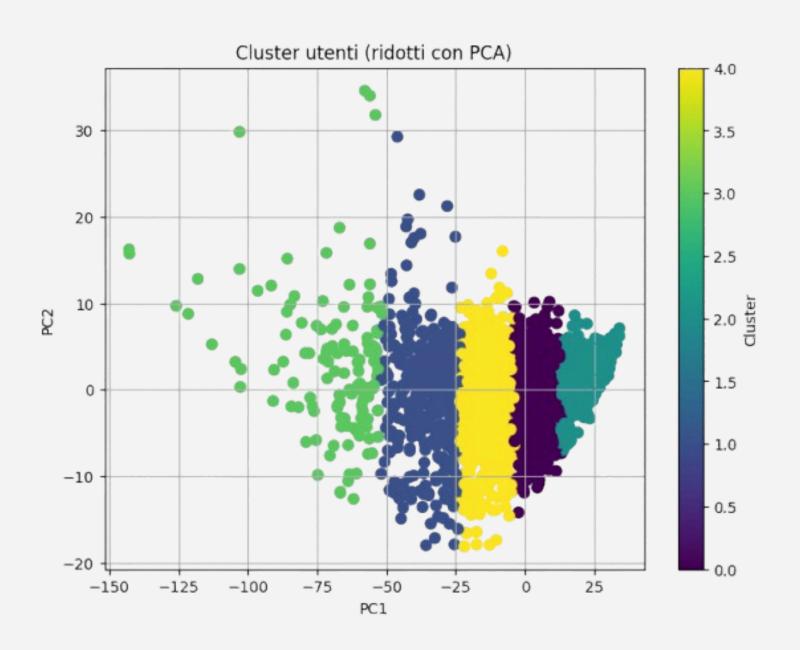
Esclusione degli item già

Ordinamento per rating predetto descrescente

Selezione dei top 20 item per utente

User ID	Top-3 Raccomandazioni	Rating
AFW2PDT3AMT4X3PYQG7FJZH5FXFA	1. Ultimate Rascals, The	5.0
	2. Carole King Tapestry	5.0
	3. Kind Of Blue	5.0
AE7BV6IMNPZ3F266H7PXMH3BZQNQ	1. Innervisions Remastered	5.0
	2. Dirt (Explicit Lyrics)	5.0
	3. At Folsom Prison	5.0
AGTMZCWIWBH43TCW7UKG2YV2EKKA	1. Innervisions Remastered	5.0
	2. Dirt (Explicit Lyrics)	5.0
	3. In Step	5.0
AFCU2ZFZ2ZLMM5YX2MXUOV52WMKQ	1. At Folsom Prison	5.0
	2. Message In A Box: Complete Recordings	5.0
	3. Fear Of A Black Planet	5.0
AGWDYYVVWM3DC3CASUZKXK67G6IA	1. The Immaculate Collection	5.0
	2. Harem	5.0
	3. Scarlet's Walk	5.0

CLUSTER & PCA VISUALIZATION



Cluster	Utenti	Rating Medio	Std	Profilo
0 (Viola)	1307 (31.0%)	4.370	0.373	Utenti positivi
1 (Blu)	417 (9.9%)	3.608	0.448	Utenti moderati
2 (Teal)	1403 (33.3%)	4.679	0.328	Utenti entusiasti
3 (Verde)	125 (3.0%)	2.903	0.554	Utenti critici
4 (Giallo)	967 (22.9%)	4.027	0.408	Utenti equilibrati

PREPROCESSING DATI TESTUALI

Per trasformare le informazioni testuali non strutturate in rappresentazioni numeriche utilizzabili dai modelli di machine learning, è stata implementata una pipeline completa di Natural Language Processing (NLP)

COMBINAZIONE CAMPI TESTUALI

Unione dei campi title e description del dataset

02

TOKENIZZAZIONE

Suddivisione del testo in token

03

RIMOZIONE DI STOPWORDS

04

LEMMATIZZAZIONE

Rimozione di elementi non Riduzione dei token alla loro informativi forma base

CONFRONTO TECNICHE DI RACCOMANDAZIONE

Approccio	Algoritmo	MSE	RMSE	Δ vs Best CF
Collaborative Filtering	K-NN	0.971	0.985	+24.6%
	SVD	0.779	0.883	baseline
Content-Based	TF-IDF + K-NN	1.030	1.020	+32.2%
	Transformer $+$ K-NN	1.010	1.000	+29.7%

SENTIMENT ANALYSIS

Abbiamo implementato tecniche di NLP per classificare automaticamente le recensioni in sentiment positivo, neutro o negativo utilizzando Random Forest con embedding TF-IDF e Transformer.

TF-IDF

Metrica	Valore Globale	Negative	Neutral	Positive
Accuracy	0.857	-	-	-
RMSE	0.563	-	-	-
MAE	0.201	-	-	-
Precision	-	0.77	0.71	0.86
Recall	-	0.48	0.08	0.99
F1-Score	-	0.60	0.15	0.92

TRANSFORMER

Metrica	Valore Globale	Negative	Neutral	Positive
Accuracy	0.830	-	-	-
RMSE	0.646	-	-	-
MAE	0.252	-	-	-
Precision	-	0.87	0.72	0.83
Recall	-	0.18	0.04	1.00
F1-Score	_	0.29	0.08	0.91

GRAZIE DELL'ATTENZIONE