

Migliorare la Business Intelligence con l'AI

Discussione di Laurea Triennale in Informatica

Riccardo Stefani
23 Luglio 2025



UNIVERSITÀ
DEGLI STUDI
DI PADOVA

- 1 Introduzione
- 2 Analisi delle vendite
- 3 Sistema di raccomandazione
- 4 Deploy e frontend
- 5 Ottimizzazione
- 6 Conclusioni e considerazioni finali

Startup innovativa fondata nel **2024** a **San Marino**

Mission

- Soluzioni **AI avanzate**
- Migliorare **efficienza aziendale**
- Focus su **LLM**
- **Agenti intelligenti**

Prodotti principali

- Automazione **processi aziendali**
- **AI Task Builder**
- **AI Chatbot Builder**



Scopo: Automatizzare la **Business Intelligence** per e-commerce

Analisi delle vendite

- **Input:** Elenco di vendite di e-commerce
- **Output:** Report automatico con statistiche e grafici

Sistema di raccomandazione

- **Input:** Storico acquisti clienti-prodotti, e nomi significativi dei prodotti
- **Output:** Raccomandazioni personalizzate di prodotti e clienti

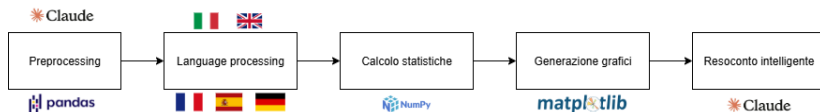
Motivazione personale

Approfondire soluzioni **AI** per **analisi dati** e **sistemi di raccomandazione**

Analisi delle vendite - Pipeline per la generazione del report



Pipeline di elaborazione per l'analisi automatizzata dei dati di vendita e la generazione del report:



Analisi delle vendite - Formati di output del report



Output dell'analisi: Il report generato viene presentato all'utente in **multipli formati**:

PDF

Formato **professionale** per archiviazione e condivisione

Generazione PDF
con ReporLab



HTML

Visualizzazione **interattiva** e responsiva nel browser

Generazione HTML
con ReporLab



Email

Invio automatico del report alla mail dell'utente

Invio di email tramite API
interna di Oribea

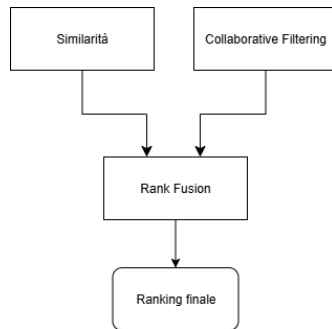
PHPMAILER

Obiettivo

Combinare i vantaggi del **Collaborative Filtering** con quelli della **similarità basata su contenuto** per ottenere raccomandazioni più accurate e robuste.

Approccio

Implementazione di un algoritmo di **Rank Fusion**, utilizzando in particolare il **Reciprocal Rank Fusion (RRF)**, per combinare efficacemente i risultati dei due sistemi.



Sistema di raccomandazione - Collaborative Filtering



Un sistema di **Collaborative Filtering** sfrutta i comportamenti passati degli utenti per generare raccomandazioni.

Principio base

- Analizza **preferenze utenti simili**
- Identifica **pattern di acquisto**
- Predice **nuovi interessi**



Logica

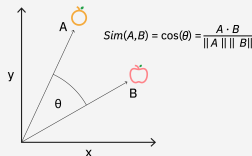
"Gli utenti con **gusti simili** nel passato avranno **preferenze simili** in futuro"

Un sistema di **Similarità** sfrutta le caratteristiche semantiche dei prodotti per generare raccomandazioni.

Principio base

- Analizza **nomi descrittivi** dei prodotti
- Calcola **Cosine Similarity**
- Identifica **prodotti simili**

Cosine Similarity



Logica

"Se due prodotti hanno **caratteristiche simili**, le raccomandazioni per uno possono essere **utili anche per l'altro**"

Sistema di raccomandazione - Formato di archiviazione delle matrici



Confronto di 5 formati di archiviazione per ottimizzare la lettura:

Formati analizzati

- **CSV**: Semplice ma inefficiente
- **HDF5**: Form. binario strutturato
- **NPY**: Nativo NumPy veloce
- **Parquet**: Colonnare compresso
- **Zarr**: Array n-dimensionali **cloud**



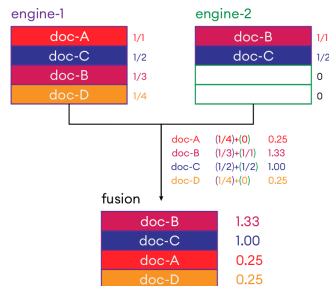
Risultato

Zarr offre il miglior **compromesso** tra velocità e memoria

Il **Reciprocal Rank Fusion** combina efficacemente i ranking di diversi sistemi di raccomandazione:

Processo RRF

- **Input:** Ranking da CF e Similarità
- **Calcolo:** Score reciproco per posizione
- **Fusione:** Somma dei punteggi
- **Output:** Ranking finale unificato



Svantaggio

Non considera i punteggi nei ranking di input, solo la loro posizione

Sistema di raccomandazione - Metriche di valutazione



Il sistema di raccomandazione è stato valutato utilizzando **metriche pre-filtro** e **post-filtro**:

Metriche pre-filtro

Valutano le raccomandazioni **prima** del filtro sui prodotti già acquistati:

- Recall@k
- Precision@k
- MAP@k
- MRR@k
- Unserendipity@k

Metriche post-filtro

Valutano le raccomandazioni **dopo** il filtro sui prodotti già acquistati:

- Average Item Similarity
- Mean Popularity@k

Explainability del sistema di raccomandazione per trasparenza decisionale:

Sistema implementato

- **Logging** di ranking e punteggi
 - **RRF** ranking e score finale
 - **Collaborative Filtering** ranking e punteggio
 - **Similarità** ranking e punteggio

```
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST make_prediction.py - INFO - Product ranking (unfiltered, 4114 total)
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST 1) The product Lelit PS25 ferro da stiro a caldaia 800 W 2,5 L Acciaio inossidabile Nero, Acciaio inossidabile is ranked 1 with score 1.3333 i..
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 3 with score 1.2599 in the collaborative filtering-based ranking
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 1 with score 12.8552 in the similarity-based ranking
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST 2) The product Philips HI5922/30 Ferro generatore di vapore is ranked 2 with score 1.0010 in the fused ranking (Reciprocal Rank Fusion, RRF) b..
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 1 with score 1.4782 in the collaborative filtering-based ranking
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 1048 with score 8.6266 in the similarity-based ranking
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST 3) The product Lelit PS21 ferro da stiro a caldaia 800 W 1,4 L Acciaio inossidabile Nero, Acciaio inossidabile is ranked 3 with score 0.7500 i..
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 4 with score 1.2431 in the collaborative filtering-based ranking
> * 2025-06-23 09:35:18.176 CEST - It has rank 2 with score 12.6294 in the similarity-based ranking
```

Deploy e frontend - Integrazione con Google Cloud



Integrazione con Google Cloud Platform per il deployment scalabile e gestione dei dati:

Google Cloud Functions

Implementazione di due funzioni serverless:
sales-analysis e
recommendation-system

Google Cloud Storage

Archiviazione delle matrici di raccomandazione generate da **sales-analysis**, perchè siano prelevabili da **recommendation-system**



Ut aut reiciendis voluptatibus maiores alias consequatur aut perferendis doloribus asperiores repellat.

Dashboard


Interfaccia per la visualizzazione dei dati e delle statistiche

API

Endpoint REST per l'integrazione con sistemi esterni

Sales Analysis

CSV File


Load CSV File
CSV files only, up to 10MB

The file must contain the following columns (the precise names are not required, only the meaning counts):
Order ID: Order Timestamp; Customer ID: Customer Name; Product SKU: Product Name; Unit Price; Quantity: Total Price.
Only two out of three between Unit Price, Quantity and Total Price are required.

Language
Select language

Currency
Select currency

Email
Enter your email

Confirm Email
Confirm your email

You will receive an email with the sales report and the token with which to access the "Recommendation System" task.

Submit

Recommendation System

Token

Paste the token

Paste the token you got from the "Sales Analyzer" task. You can copy it from the README or the email you received.

Recommendations Type

Select the Recommendations Type

In the next field you'll need to write the name of a customer or a product, respectively.

Recommendations Subject

Enter the Recommendations Subject

Pay attention: a single wrong character can make the task fail.

Recommendations Quantity

1

Write a natural number greater than 0.

Language

Select language

You'll receive the recommendations document in the language you selected.

Submit

Nam libero tempore, cum soluta nobis est eligendi optio cumque nihil impedit quo minus id quod maxime placeat facere possimus.

- Ottimizzazione delle performance
- Riduzione dei costi computazionali
- Miglioramento dell'accuratezza
- Scalabilità del sistema

Risultati

Omnis voluptas assumenda est, omnis dolor repellendus.
Temporibus autem quibusdam et aut officiis debitis.

Sed ut perspiciatis unde omnis iste natus error sit voluptatem accusantium doloremque laudantium, totam rem aperiam, eaque ipsa quae ab illo inventore veritatis et quasi architecto beatae vitae dicta sunt explicabo.

Risultati ottenuti

- Miglioramento significativo delle performance del sistema
- Riduzione dei tempi di elaborazione
- Aumento dell'accuratezza delle raccomandazioni
- Scalabilità dimostrata in ambiente di produzione

Sviluppi futuri

Nemo enim ipsam voluptatem quia voluptas sit aspernatur aut odit aut fugit, sed quia consequuntur magni dolores eos qui ratione voluptatem sequi nesciunt.

Grazie per l'attenzione!

Presentazione disponibile su:

[`https://github.com/Ricky03/`](https://github.com/Ricky03/)

`Presentazione-Discussione-LT-Informatica`

Ci sono domande?