

Trường ĐH Khoa Học Tự Nhiên Tp. Hồ Chí Minh TRUNG TÂM TIN HỌC

Đồ án tốt nghiệp Data Science

Topic: Recommender System

https://csc.edu.vn/data-science-machine-learning/Do-An-Tot-Nghiep-Data-Science---Machine-Learning_229



Nội dung



- 1. Giới thiệu project
- 2. Triển khai project theo Data Science Process





□ Recommender/recommendation system

Là một subclass của information filtering system tìm cách dự đoán "xếp hạng" hoặc "ưu tiên" mà người dùng sẽ dành cho một mục.
Chúng chủ yếu được sử dụng trong các ứng dụng thương mại.





 Recommender systems được sử dụng trong nhiều lĩnh vực: tạo danh sách phát nhạc/video cho các dịch vụ như Netflix, YouTube & Spotify, đề xuất sản phẩm cho các dịch vụ như Amazon, đề xuất nội dung cho các nền tảng truyền thông xã hội (social media platform) Facebook & Twitter. Những system có thể hoạt động bằng cách sử dụng một single input (như music), hay multiple input trong và trên các nền tảng như news, books,... và truy vấn tìm kiếm (search query).





- Ngoài ra, còn có các recommender system phổ biến cho các chủ đề cụ thể như nhà hàng, hẹn hò trực tuyến...
- Recommender system cũng được phát triển để khám phá các bài báo, tác giả nổi tiếng, các nhóm cộng tác và các dịch vụ tài chính.





☐ Một cách tổng quát

- Recommender system là các thuật toán nhằm đề xuất các item có liên quan cho người dùng (Item có thể là phim để xem, văn bản để đọc, sản phẩm cần mua hoặc bất kỳ thứ gì khác tùy thuộc vào ngành dịch vụ).
- Recommender system thực sự quan trọng trong một số lĩnh vực vì chúng có thể tạo ra một khoản thu nhập khổng lồ hoặc cũng là một cách để nổi bật đáng kể so với các đối thủ cạnh tranh.

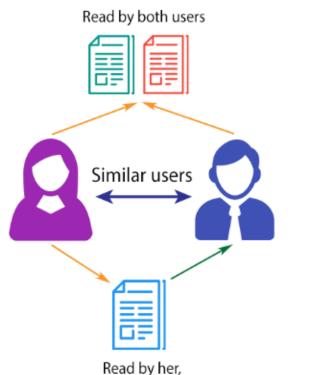




☐ Có hai recommender system phổ biến nhất là Collaborative Filtering (CF) và Content-Based

COLLABORATIVE FILTERING

CONTENT-BASED FILTERING



Read by user

Similar articles

Recommended

to user

recommended to him!





□BusinessObjective/Problem

• Shopee là một hệ sinh thái thương mại "all in one", trong đó có shopee.vn, là một website thương mại điện tử đứng top 1 của Việt Nam và khu vực Đông Nam Á. Top 10 website TMĐT được truy cập nhiều nhất Đông Nam Á trong quý 2/2019





Số liệu của Lazada và Shopee là tổng cộng từ tất cả các thị trường Đông Nam Á hai công ty này có hoạt động kinh doanh

Phurong Philip Nighilin Cône: 00 tiệu số bược truy cấp trung bình hồng thống của các wobsite được cung cấp bởi Similar Web và phân các họ bởi Price Insighes vào thống 7/2019.





- Trên trang này đã triển khai nhiều tiện ích hỗ trợ nâng cao trải nghiệm người dùng và họ muốn xây dựng nhiều tiện ích hơn nữa.
- Giả sử công ty này chưa triển khai Recommender System và bạn được yêu cầu triển khai hệ thống này, bạn sẽ làm gì?





□ Các kiến thức/ kỹ năng cần để giải quyết vấn đề này:

- Hiểu vấn đề
- Import các thư viện cần thiết và hiểu cách sử dụng
- Đọc dữ liệu (dữ liệu project này được cung cấp)
- Thực hiện EDA cơ bản (sử dụng Pandas Profiling Report, dataprep)
- Tiền xử lý dữ liệu: làm sạch, tạo tính năng mới, lựa chọn tính năng cần thiết...





- Trực quan hóa dữ liệu
- Lựa chọn thuật toán cho bài toán recommendation system
- Xây dựng model
- Đánh giá model
- Báo cáo kết quả



Nội dung



- 1. Giới thiệu project
- 2. Triển khai project theo Data Science Process





- Thư viện sử dụng
 - numpy, pandas, matplotlib, seaborn, wordcloud
 - pandas_profiling / dataprep
 - Gensim, sklearn.metrics.pairwise cosine_similarity...: Content-Based Filtering
 - pyspark.ml.recommendation.ALS, surprise:Collaborative Filtering (CF)





□Triển khai dự án

- Bước 1: Business Understanding
 - Dựa vào yêu cầu nói trên => xác định vấn đề:
 - Chưa có hệ thống Recommendation System
 - = > Mục tiêu/ vấn đề: Xây dựng Recommendation System cho một hoặc một số nhóm hàng hóa trên shopee.vn giúp đề xuất và gợi ý cho người dùng/ khách hàng. => Xây dựng các mô hình đề xuất:
 - Content-based filtering
 - Collaborative filtering





- Bước 2: Data Understanding/ <u>Acquire</u>
 - Từ mục tiêu/ vấn đề đã xác định: xem xét các dữ liệu cần thiết:
 - Dữ liệu được cung cấp sẵn gồm có các tập tin: Products_ThoiTrangNam_raw.csv, Products_ThoiTrangNam_rating_raw.csv chứa thông tin sản phẩm, review và rating cho các sản phẩm thuộc các nhóm hàng Thời trang nam như Áo khoác, Quần jeans, Áo vest,...





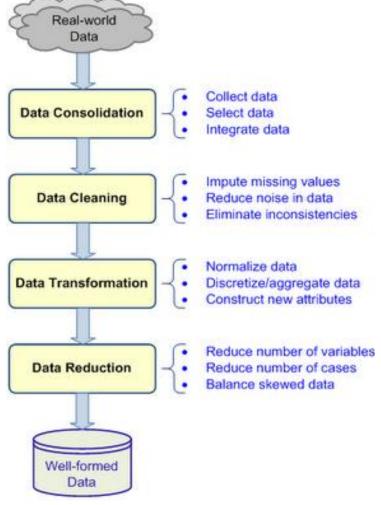
Products_ThoiTrangNam	
Product_id	Mã sản phẩm
Product_name	Tên sản phẩm
Category	Nhóm phân loại sản phẩm
Sub_category	Nhóm con phân loại sản phẩm
Link	Link thông tin chi tiết sản phẩm
Image	Link hình minh họa sản phẩm
Price	Giá bán của sản phẩm
Rating	Đánh giá chung của sản phẩm
Description	Thông tin mô tả sản phẩm

Products_ThoiTrangNam_Rating	
Product_id	Mã sản phẩm
User_id	Id khách hang
User	Tên khách hàng
Rating	Điểm đánh giá sản phẩm của khách hàng





Bước 3: Data preparation/ Prepare







- Bước 4&5: Modeling & Evaluation/ Analyze
 & Report
- => Tập trung giải quyết hai bài toán
 - Bài toán 1: Đề xuất người dùng với Contentbased filtering
 - Bài toán 2: Đề xuất người dùng với Collaborative filtering





- Với bài toán 1:
 - Xây dựng model Content-based filtering
 - cosine_similarity
 - Gensim
 - ...
 - Thực hiện/ đánh giá kết quả
 - Kết luận





□Giới thiệu Gensim - "Generate Similar"

- Là một thư viện Python chuyên xác định sự tương tự về ngữ nghĩa giữa hai tài liệu thông qua mô hình không gian vector và bộ công cụ mô hình hóa chủ đề.
- Có thể xử lý kho dữ liệu văn bản lớn với sự trợ giúp của việc truyền dữ liệu hiệu quả và các thuật toán tăng cường
- Tốc độ xử lý và tối ưu hóa việc sử dụng bộ nhớ tốt
- Tuy nhiên, Gensim có ít tùy chọn tùy biến cho các function
- Tham khảo:

demo

https://www.tutorialspoint.com/gensim/index.htm
https://www.machinelearningplus.com/nlp/gensim-tutorial/





□Giới thiệu cosine_similarity

 Ý tưởng chính của phương pháp này là đưa ra gợi ý dựa vào sự tương đồng với nhau giữa các sản phẩm.

$$similarity(A,B) = \frac{A \cdot B}{\|A\| \times \|B\|} = \frac{\sum_{i=1}^{n} A_i \times B_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} A_i^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^{n} B_i^2}}$$

- Tham khảo:
 - https://scikitlearn.org/stable/modules/generated/sklearn.metrics.pair wise.cosine_similarity.html
 - https://en.wikipedia.org/wiki/Cosine_similarity



demo



■ Với bài toán 2:

- Xây dựng Collaborative Filtering (pyspark.ml.recommendation.ALS) và/ hoặc SurPRISE
- Thực hiện/ đánh giá kết quả
 - RMSE
 - Kết luận





□Giới thiệu package Surprise

- SurPRISE: Simple Python Recommendation
 System Engine
 - Surprise là một Python scikit hỗ trợ xây dựng và phân tích các recommender system xử lý dữ liệu explicit rating data.





- SurPRISE được thiết kế với các mục đích sau:
 - Cung cấp cho người dùng quyền kiểm soát tốt các thử nghiệm của họ với documentation rõ ràng, chính xác, chi tiết cho từng thuật toán
 - Giảm khó khăn cho người dùng khi xử lý dataset. Người dùng có thể sử dụng các built-in dataset (ví dụ như Movielens, Jester) và dataset của riêng họ.
 - Giúp dễ dàng triển khai các ý tưởng thuật toán mới.





- Cung cấp sẵn các thuật toán khác nhau như baseline algorithms, neighborhood methods, matrix factorization based (SVD, SVD++...) và nhiều thuật toán khác. Ngoài ra, còn có các similarity measures khác nhau (cosine, pearson...) được tích hợp sẵn.
- Cung cấp các công cụ để đánh giá, phân tích và so sánh hiệu suất của các thuật toán. Cross-validation có thể chạy rất dễ dàng bằng cách sử dụng các CV iterators mạnh mẽ (lấy cảm hứng từ các công cụ tuyệt vời của scikit-learn)





• Tham khảo:

- http://surpriselib.com/
- https://surprise.readthedocs.io/en/stable/getting_start ed.html
- https://towardsdatascience.com/machine-learning-forbuilding-recommender-system-in-python-9e4922dd7e97
- https://github.com/NicolasHug/Surprise/blob/master/examples/benchmark.py





- Bước 6: Deployment & Feedback/ Act
 - Triển khai Recommender System lên website thương mại điện tử và theo dõi kết quả.





□Các công việc cần thực hiện:

- Hãy triển khai project trên với các bước theo
 Data Science Process
- Áp dung cosine_similarity và genism (content-based filtering)
- Áp dụng pyspark.ml.recommendation.ALS (Collaborative filtering) và/hoặc SurPRISE
- Đánh giá và report các kết quả







□Gợi ý

- Thực hiện việc tìm hiểu các thuộc tính trong dữ liệu, các tiền xử lý, khám phá dữ liệu cần thiết
 - Dựa trên Products_ThoiTrangNam_raw.csv => xử lý => Products_ThoiTrangNam.csv,
 Products_ThoiTrangNam_rating_raw.csv => xử lý => Products_ThoiTrangNam_rating.csv (ví dụ: kiểm tra và xử lý dữ liệu trùng, dữ liệu null, loại cột không cần thiết...)





□Gợi ý

- Thực hiện việc tìm hiểu các thuộc tính trong dữ liệu, các tiền xử lý, khám phá dữ liệu cần thiết
 - EDA: Từ Products_ThoiTrangNam.csv và
 Products_ThoiTrangNam_comments.csv vừa tạo ở trên:
 thực hiện các công việc liên quan đến khám phá dữ liệu (ví
 dụ: thống kê cơ bản, pandas profiling; xem xét về giá,
 thương hiệu, rating, các sản phẩm được đánh giá nhiều
 nhất, khách hàng đánh giá nhiều nhất...)





- Dựa trên các thư viện được gợi ý thực hiện recommendation system.
- Ngoài thư viện được gợi ý và đã thực hiện ở trên, có thuật toán nào khác cho kết quả tốt hơn không? Thực hiện với thuật toán đó (điểm cộng)
- Tổng hợp các kết quả







