## 머글끼니 RECCAR조

RecSys - 04

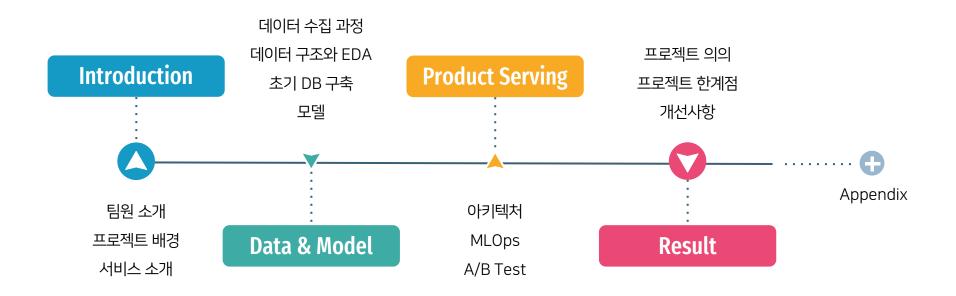
RECCAR | 김성연 배성재 양승훈 조수연 홍재형 황선태



**boostcamp** aitech



#### **CONTENTS**



## Introduction

## Team RECCAR 🚑













김성연

배성재

양승훈

조수연

홍재형

황선태

## 문제 의식



(출처:https://www.vingle.net/posts/997221

#### 네이버 SmartAround 문제점

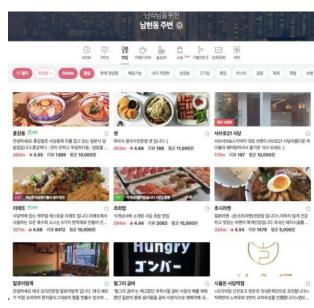
#### 24세 남성



#### 20세 여성



#### 52세 여성





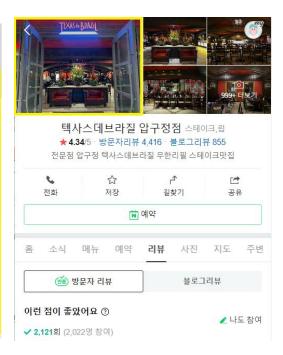


## Data & Model

## **DATA - Data Crawling**







음식점 크롤링

리뷰 크롤링

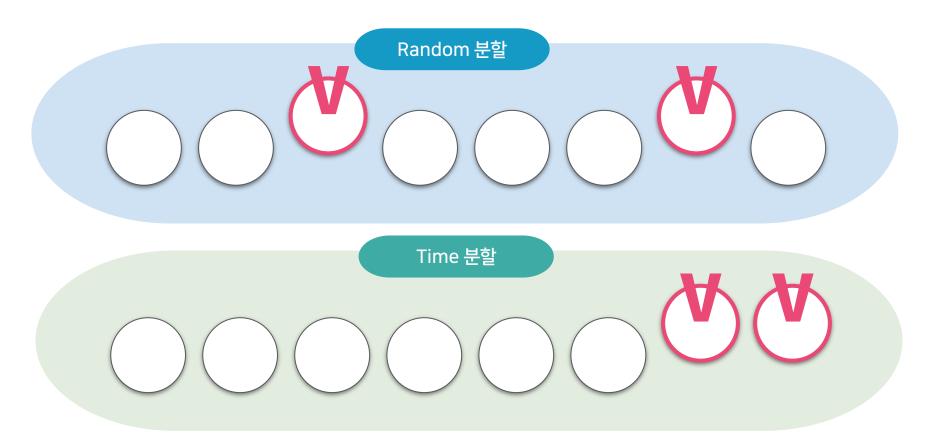
대표사진 크롤링

Introduction Data & Model Product Serving Result

### **DATA**



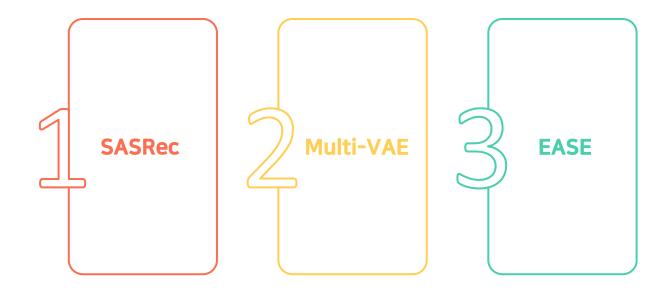
## **DATA - Data Preprocessing**



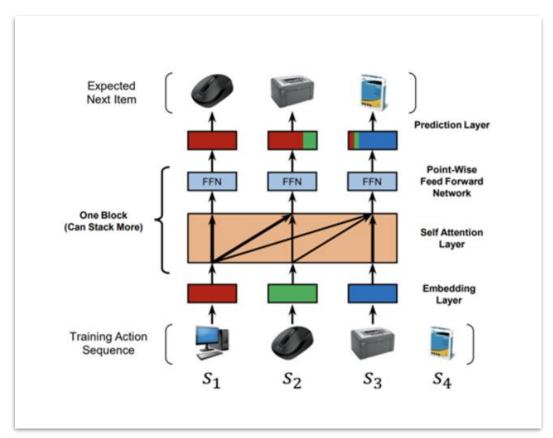
## **DATABASE** - SQLite



## Model



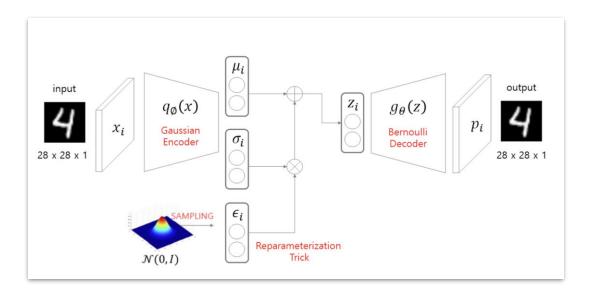
## Model - SASRec



#### **SASRec:**

NLP에서 주로 쓰이는 Transformer 구조를 sequential recommendation에 적용한 모델

## **Model** - MultiVAE

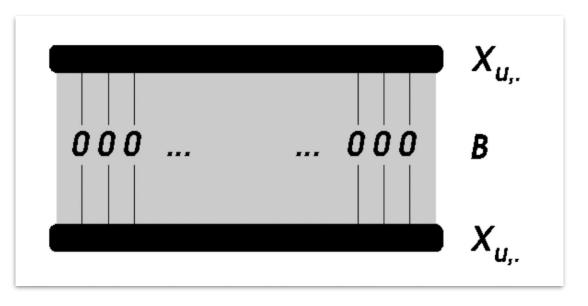


#### **MultiVAE:**

VAE 구조에 2개 이상의 가능성 중 하나를 선택하는 모델

multinomial likelihood를 사용하여 implicit feedback data를 더 잘 설명할 수 있음

### Model - EASE



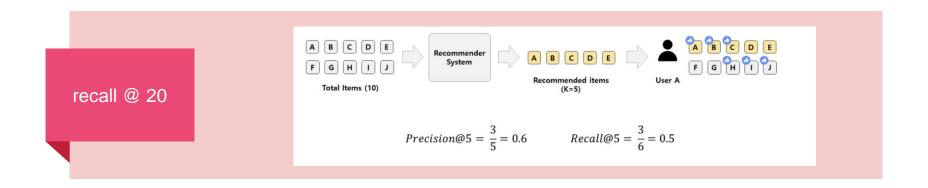
#### **EASE:**

Embarrassingly Shallow Autoencoders

for Sparse Data

neighborhood-based 접근법과 유사한

단순한 구조의 모델



A C B D X Z
0 1 1 1 1 0 0
1 1 1 1 0 1 0
2 1 1 1 0 0 1 Personalization 코사인 유사도 : -1 코사인 유사도: 0 코사인 유사도:1

## **Model - Offline Test**

### recall@20

### Personalization

0.00669

0.00253

0.00334



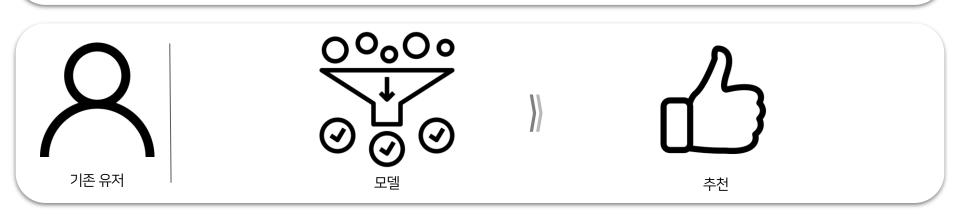


model	rand	time
SASRec	5.65%	5.96%
MultiVAE	11.23%	10.02%
EASE	29.10%	24.29%
	:	
단순 random	0.01%	0.01%
단순 인기도	0.03%	0.03%



# **Product Serving**





## **Product Serving - A/B test**



## **Product Serving - Airflow**

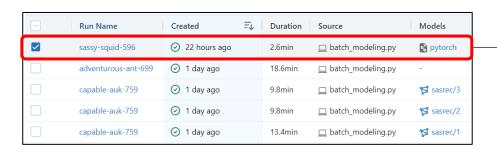


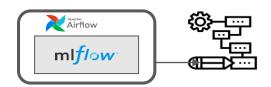


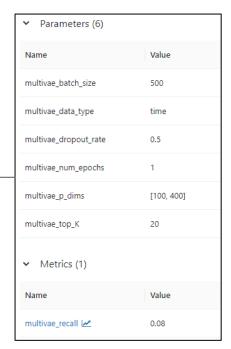


학습 시점 기록

학습 결과 모델 파일 (\*.pt / \*.pkl 등) 기록 및 저장









## Result

### 사용자 위치 기반 식당 추천 서비스 in Seoul



## 개선 사항 (발전 계획, 방향)



온라인 테스트 결과를 이용한 오프라인 테스 트 평가와 모델 고도화

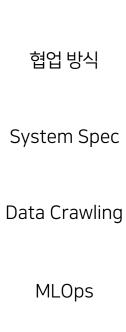


서울 이외의 지역에 확대 적용

# **Appendix**



팀원 역할



Model

설문조사 결과



## 팀원 역할













김성연 모델링 데이터베이스(SQLite) 데이터 전처리 metric 정의 Airflow

배성재 데이터 크롤링 프론트엔드(React) 서비스 배포 식당 좌표 수집 MLflow

### 양승훈 모델링 백엔드(FastAPI) 서비스 배포 MLflow Airflow

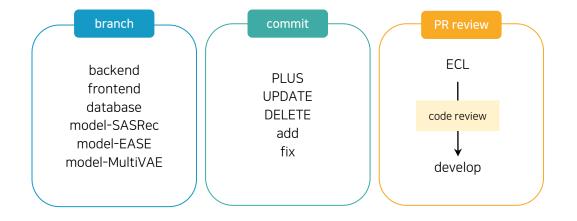
조수연 모델링 백엔드(FastAPI) PPT 홍재형 데이터 크롤링 데이터베이스(SQLite) 프론트엔드(React) 백엔드(FastAPI) Airflow **황선태** 모델링 프론트엔드(React) 발표

## 협업 방식 - git, slack, notion





진행 사항, 할 일, 수정 사항 등 팀원 간 공유





프로젝트 회의록, 아이디어, 회고, 모델 성능 등 기록

## 협업방식 - Zep, CI/CD

회의를 2D 캐릭터 기반의 메타버스 플랫폼인 Zep에서 진행했습니다.





Black 23.1.0 documentation



코드 포멧팅 도구인 Black 을 Github Action을 이용하여 일관성 있는 코드를 작성하였습니다.

## 협업-Poetry

#### pyproject.toml

```
[tool.poetry.dependencies]
python = ">=3.8,<3.12"
uvicorn = "^{0}.20.0"
fastapi = "^0.89.1"
pillow = "^9.4.0"
torch = "^1.13.1"
pandas = "^1.5.3"
scipy = "^1.10.0"
tqdm = "^4.64.1"
scikit-learn = "^1.2.1"
beautifulsoup4 = "^4.11.2"
requests = "^2.28.2"
pytorch-lightning = "^1.9.0"
```

conda 가상환경에 beautifulsoup4 설치하면서 **모듈** 간 충돌 에러 발생



🥦 이를 해결하기 위해, 의존성을 관리해주는 Poetry 활용

`poetry add`를 통해 새로운 모듈을 설치하면, 자동으로 기존 모듈과의 의존성 check

`poetry export`를 통해 [requirements.txt] 파일로 추출할 수 있어. poetry를 사용하지 않는 **팀원들과 협업 가능** 

□ requirements.txt

beautifulsoup4==4.11.2; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12" certifi==2022.12.7; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12" charset-normalizer==3.0.1 ; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3</pre> click==8.1.3 ; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12"</pre> colorama==0.4.6; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12" and pl fastapi==0.89.1; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12" h11==0.14.0; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12" idna==3.4; python\_version >= "3.8" and python\_version < "3.12"

## **System Spec**

Database	- SQLite	Backend 서버 내부에 [*.db] 파일로 존재
<b>ா</b> த் Backend	<ul><li>Server : Nvidia Tesla v100</li><li>Web Framework : FastAPI</li></ul>	DB <-> Frontend 간 통신 & Airflow / MLflow 기능 구현
Frontend	<ul> <li>Server : Amazon EC2 (t2.micro)</li> <li>Docker Container</li> <li>Frontend Library : React.js</li> </ul>	EC2 서버 내부에 Docker 설치 node.js 이미지 기반 Container 실행

## **Data Crawling**

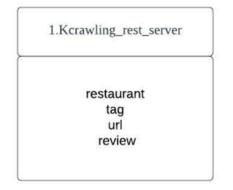
#### 네이버 MY플레이스 리뷰 데이터 선정이유

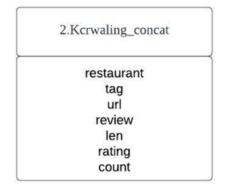
- 영수증을 인증한 실제 고객들의 데이터라서 타 사이트 리뷰보다 신뢰 도가 높다고 판단
- 국내 리뷰 데이터 중 제일 많은 데이터를 가지고 있다.

뉴스홈 | 최신기사 네이버 마이플레이스 "올해 840만명이 리뷰 2억건 작성" 송고시간 | 2022-12-21 16:27





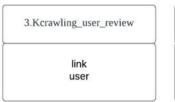


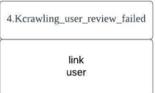


네이버 지도에서 음식점을 검색한 화면에서 음식점이름, 음식점 종류, 리뷰개수, 마이플레이스 링크를 가져옵니다. 페이지를 넘기면서 정보를 가져와야 했기에 셀레니움을 이용해서 크롤링을 진행했습니다.





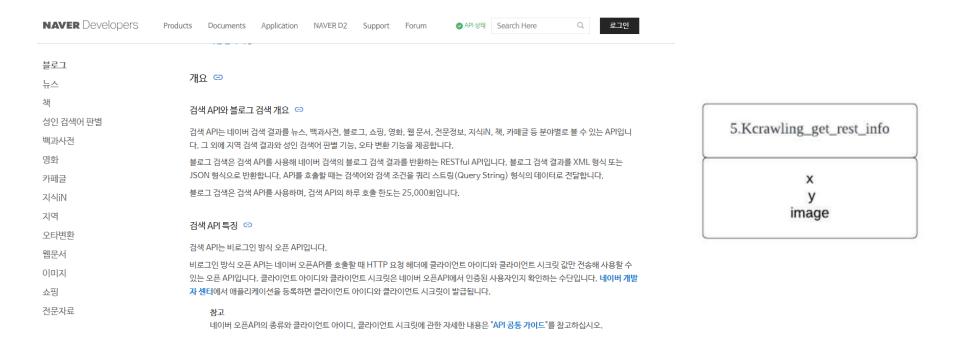




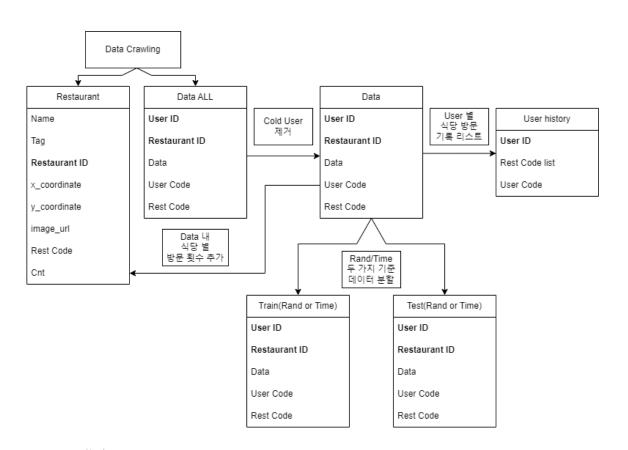
마이플레이스 링크에는 사용자가 남긴 리뷰와 음식점 정보가 있습니다.

사용자이름, 리뷰내용, 방문일자, 방문횟수, 음식점 대표 이미지를 수집합니다.

스크<del>롤을</del> 내려야 리뷰를 볼 수 있어서 셀레니움을 이용했습니다.



음식점의 x,y 좌표를 얻기위해 NAVER Developers에서 지원해주는 api를 활용했습니다.



유저와 음식점 단위로 크 롤링을 진행한 뒤 Cold 유저를 제거한 Data 테이블을 제작합니다.

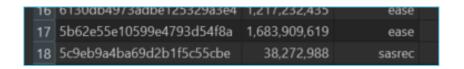
이를 통해 User history 테이블과 모델 학습에 필요한 Train, Test 테이블이 제작됩니다.

백엔드에서 모델 서빙하는 과정에서는 Restaurant 테이블과 User history 테이블만 사용하게 됩니다.

## **MLOps**

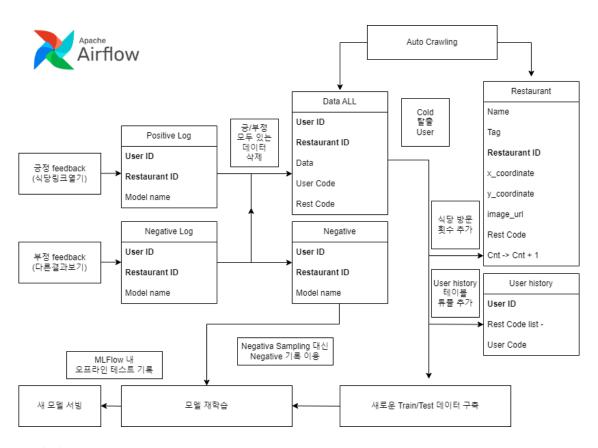


- ① "식당 링크 열기" 버튼 Click
  - 현재 유저의 해당 식당에 대한 Positive Feedback으로 설정
  - DB의 "positive" 테이블에 (유저 / 식당 / 모델) 데이터 추가



- ② "다른 결과 보기" 버튼 Click
  - 화면에 보이는 3개의 식당 모두 Negative Feedback으로 설정
  - DB의 "negative" 테이블에 (유저 / 식당 / 모델) 데이터 추가

## **MLOps**



영수증 리뷰와 Positive 반응이 5개 이상인 유저는 Cold Start를 탈출합니다.

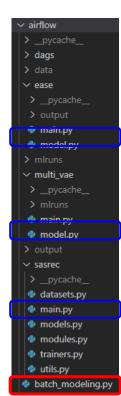
3일마다 데이터를 크롤링 해서 최신 데이터를 수집 합니다.

16시~17시, 03시~04시 점심 이후, 저녁 이후 시간대에 모델을 재학습합니다.

Positive, Negative Log 내 모델 별 비율을 통해 A/B Test를 진행합니다.

## **MLOps**

#### <Airflow>



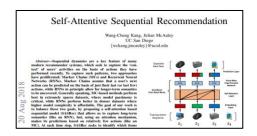
- Airflow를 통한 주기적 batch 학습
- [airflow/batch\_modeling.py] 실행 시, 각 모델의 [main.py]가 실행되면서 학습 진행
- SASRec / MultiVAE -> model.pt 파일 생성
- EASE -> model.pkl 파일 생성
- 생성된 .pt / .pkl 파일 [backend/app/models/data/] 경로로 저장

- 사용자의 추천 요청 발생
- 각 모델의 [inference.py] 실행
- 각 모델에 해당하는 .pt 또는.pkl 파일 로드
- Top K개 음식점 추론 결과 도출 후 사용자에게 전달

#### <Backend>



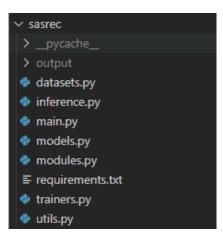
### Model - SASRec



https://arxiv.org/pdf/1808.09781.pdf

#### <Hyperparameter>

- hidden\_size = 500
- num\_hidden\_layers = 2
- num\_attention\_heads = 2
- attention\_probs\_dropout\_prob = 0.2
- hidden\_dropout\_prob = 0.3
- $max_seq_length = 150$
- learning rate = 0.001
- epochs = 5



(model/sasrec 폴더)

- datasets.py : 데이터 셋 가공후 데이터 로더로 만드는 부분
- inference.py: 학습 된 pt 파일을 이용해 output을 뽑아냄
- main.py: 메인 함수 (python main.py 로 실행 가능)
- models.py: SASRec 메인 모델이 들어가 있음.
- modules.py : SASRec 모델을 위한 보조 도구가 있는 부분.
- requirements.txt : 라이브러리(pip install -r requirements.txt)
- trainers.py: 학습 진행과 Recall 값을 뽑아주는 부분
- utils.py : 간단한 함수들의 모음

### Model - EASE



https://arxiv.org/pdf/1905.03375.pdf

### <Hyperparameter>

Lambda = 500

```
self.B = np.float16(B)
self.pred = X.dot(B)
```

(382940, 41456) \* (41456, 41456) 차원의 행렬 연산 과정에서 RAM 용량 부족으로 **Memory Error** 발생

```
| X_cur = model.X[ start : end ] | pred cur = X cur.dot(model.B) | pred_cur = | np.float16(pred_cur) | 2## 용량 줄이기 | if data_type == time : | with open(pkl_path + f'ease/ease-pred-{i}.pkl', 'wb') as f: | pickle.dump(pred_cur, f, pickle.HIGHEST_PROTOCOL) | 3
```

- ① X 행렬을 분해해서 B 행렬과 행렬곱 하는 방식으로 연산
- ② 자료형을 float32에서 float16으로 변환해서 용량 최소화
- ③ .pkl 파일을 여러 개로 쪼개서 저장 (0 ~ 191까지 총 192개의 .pkl 파일)

```
''' load pred matrix '''
ith_file, user_idx = divmod( user, args.thres )

with open(args.data_dir + f'ease/ease-pred-{ith_file}.pkl', 'rb') as f:
    pred = pickle.load(f)
pred = pred[user_idx]
.....
```

inference.py에서 추천 결과 계산할 때, 해당 유저 번호가 속하는 .pkl 파일만 불러와서 계산

```
✓ data

■ ease-pred-0.pkl

  ■ ease-pred-1.pkl

    ease-pred-2.pkl

■ ease-pred-3.pkl

    ease-pred-4.pkl

  ≡ ease-pred-5.pkl

■ ease-pred-6.pkl

  ■ ease-pred-7.pkl
  ■ ease-pred-8.pkl

    ease-pred-9.pkl

■ ease-pred-10.pkl

  ■ ease-pred-11.pkl
  ■ ease-pred-12.pkl
  ■ ease-pred-13.pkl
  ■ ease-pred-15.pkl
```

### Model - MultiVAE

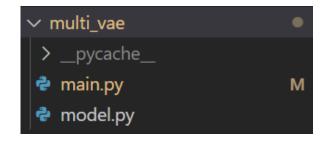


https://arxiv.org/pdf/1802.05814.pdf

### <Hyperparameter>

- p\_dims = [100, 400]
- dropout\_rate = 0.5
- weight\_decay = 0.01
- $anneal\_cap = 0.2$
- total\_anneal\_steps = 200000
- learning\_rate = 0.005
- batch size = 500
- epochs = 100

### (model/multi\_vae 폴더)



데이터셋 불러오기 학습 진행 평가 진행

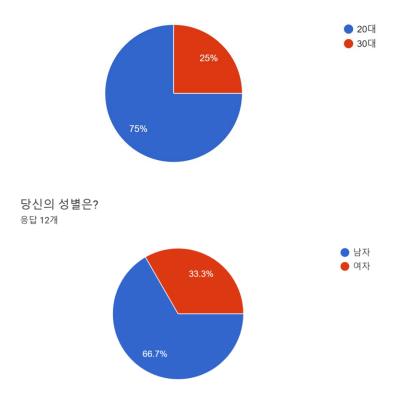
main.py

데이터셋 가공 모델 클래스 정의 손실함수 정의

model.py

## 설문조사 결과 - 개인정보

당신의 나이는? 응답 12개



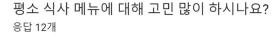
부스트캠프 내 서비스를 이용한 이용자 12명을

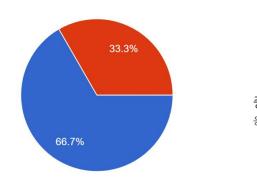
대상으로 한 설문조사 입니다.

20대, 30대에 젊은 세대 시각을 담았으며

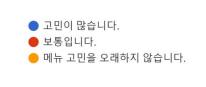
남성의 비율이 다소 높습니다.

## 설문조사 결과 - 메뉴 고민 관련

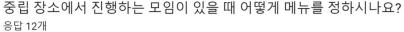


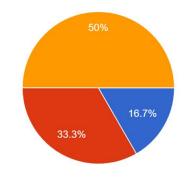


중립 장소에서 진행하는 모임이 있을 때 아무거나 괜찮다는 사람이 절반, 주도적으로 메뉴를 정하는 사람은 드물었습니다.



식사 메뉴에 대해 대부분 고민을 많이하 며 메뉴 고민을 오래하지 않는 사람은 없었습니다.





주도적으로 메뉴를 정하는 스타일입니다.
 머고 시기나 머기 사용 메뉴에 대해 기념

먹고 싶거나 먹기 싫은 메뉴에 대해 가볍 게 의견제시를 합니다.

● 아무거나 괜찮다고 얘기합니다.

=> 2030 세대는 음식 메뉴를 정하는데 어려움이 있다고 볼 수 있습니다.

# 설문조사 결과 - 사용 만족도 조사

메뉴 추천 서비스 "먹을끼니" 만족하시나요? 응답 11개

조금 아쉽습니다.
네
필요한 서비스이지만 개선이 필요합니다
네 만족합니다! 적당한 추천 개수와 네이버 사이트로 바로 연결이 되어서 정보 확인하기도 쉽고 좋은 것 같아요! ㅎㅎ
아쉬운점이 있지만 만족스럽습니다.

개쩔탱이네요

4

boostcamp aitech

## 설문조사 결과 - 개선사항

메뉴 추천 서비스 "먹을끼니"의 개선 사항을 적어주세요! 응답 11개

잘 모르겠습니다

사용법 사진이 도움말 속 말고 밖으로 꺼내져 있으면 좋을거 같아용! 부산도 서비스 부탁합니다 ~!

마이플레이스에 리뷰를 남긴 적이 없어서 그런지 제가 좋아할만한 식당을 추천해준다는 느낌보다는 처음 싫어 하는 카테고리를 제외하고 보여준 느낌이었습니다. '어떻게 사용하나요?'와 같은 친절한 설명은 좋았고, 아이 디어 자체는 정말 필요한 주제인 것 같아요!

음..Link갖고오도록 하는 부분에서 사이트를 갖다가 복사하고 뒤로가기를 누르는 것보단.. 조금 사용자 사용측 면에서 거치는 부분이 줄었으면 좋겠습니다. 안내페이지도 UI부분 더 이뻤으면 좋겠네욤

- 1. 네이버 마이플레이스를 워래 사용하지 않는 입장에서, 서비스에 접근하고 이용하는 방식이 불편하고 어려웠 습니다. 쉽게 로그인을 할 수 있었으면 좋겠습니다.
- 2. 싫어요 음식이 애매합니다. 양식/중식/한식 같은 대분류를 의미하는건지. 햄버거/자장면/한정식 같은 단품 을 의미하는지 와닿지 않았습니다.
- 3. 싫어요 항목의 이미지들이 다들 너무 맛있게 생겼습니다. 싫어요를 누름에 어려움이 있습니다.
- 4. A/B테스트이거나, 아니면 마이플레이스 이용 내역이 있어야 정밀 추천이 되는 것인지는 모르겠지만 서비스 체험 입장에서는 추천받은 가게들이 주로 유명 체인점 위주로 나오는 것 같아서 아쉬웠습니다.

## 설문조사 결과 - 개선사항

메뉴 추천 서비스 "먹을끼니"의 개선 사항을 적어주세요! 응답 11개

+ 개인적으로 제가 하고 싶었던 주제였는데 이렇게 보니 정말 반가웠습니다! 화이팅입니다!!

싫어하는 음식 선택할 때, 3개만 선택해야하는 줄 모르고 더 많이 골랐다가, 3개로 변경하고 확인 누르려니까 안 눌러지네요! 뒤로 갔다가 다시 싫어하는 음식 선택하는 페이지로 이동해야 확인이 눌러집니다!

유저도 내 로그 정보들을 확인해보고 싶어요~!

경기도도 해주세요

첫 화면에서 제출을 눌렀는데도 추천결과가 안나와요.... 크롬환경입니다. 그리고 식사랑 카페 선택하고 싫어하는 음식을 고르는 부분이 똑같아서 다른 사진을 보여주는게 좋을거 같습 니다.

추후에 발표하거나 어떻게 작동하는지 물어볼 여지가 있을 것 같습니다. UI UX적으로 어느정도 해결하긴 해야 하는데, 지금은 시간이 안되니 ㅋㅋ.. 주위 지인들에게 설명을 드리고 실제로 와닿는지 한번 시도해 보면 좋을 것 같습니다. 고생하셨습니다 ㅎㅎ

만족도는 주로 리커트 척도로 1~5점 레이팅 하는 게 편할 것 같습니다.

https://ko.wikipedia.org/wiki/%EB%A6%AC%EC%BB%A4%ED%8A%B8\_%EC%B2%99%EB%8F%84