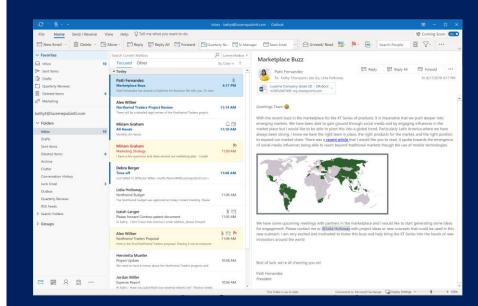
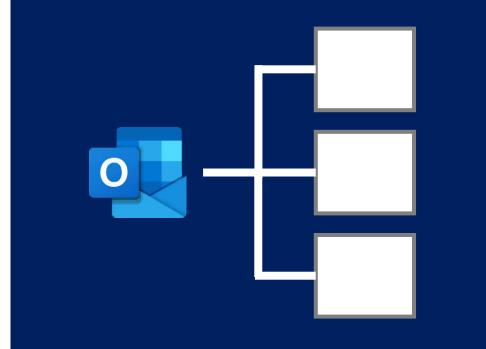
딥러닝 모델을 활용한 아웃룩 메일 분류기 개발 프로젝트

(Outlook E-Mail Classifier)







개발자 프로필

연락처

flash659@gmail.com

www.linkedin.com/in/youngjun-kim-052a25232 (LinkedIn)

대표 보유기술

ML / Al Capabilities - Structured Data, Computer Vision, Recommendation System

Data Analysis

Python

Certifications

SQL Developer

ADsP



YoungJun Kim

I am researching ML / AI. Recently, I am interested in recommendation system and researching it.

서울

간단프로필

<Career>

2021.12 ~ Present - KMS Manager at 'Attorney At Law Yulchon' in Seoul, Republic of Korea

<Skills>

ML / Al Capabilities - Structured Data, Computer Vision, Recommendation System

<Competition>

Top 1% Stock Price Prediction (Structured Data - Regression)

2021.11.10 ~ 2021.11.29 in Dacon

Top 23% Plant Growth Period Prediction (Image - Regression)

2021.11.25 ~ 2021.12.17 in Dacon

Top 57% Pawpularity Contest (Multi Type - Regression) 2021.09.23

~ 2022.01.14 in Kaggle

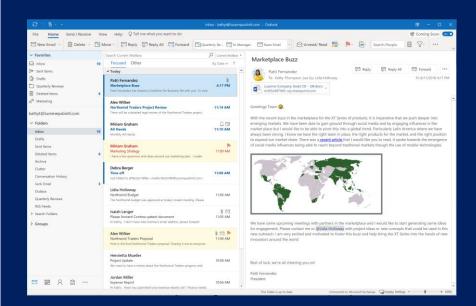
<Learning Now>

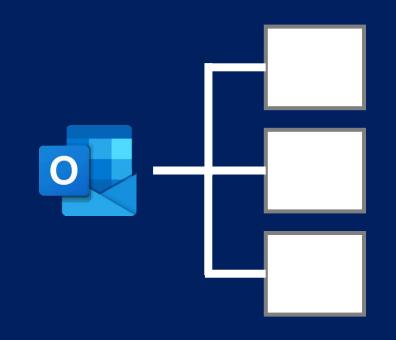
Tensorflow Recommendation System

Nvidia MERLIN

<Challenging Now>

H&M Personalized Fashion Recommendations (Multi Type - Recommendation) in Kaggle





Contents

- 01. 프로젝트 기획 배경
- 02. 프로세스 개요
- 03. 전처리
- 04. 모델링
- 05. 성능 평가
- 06. 배운 점 & 어려웠던 점
- 07. 한계점 & 개선 방향
- 08. Appendix

프로젝트 기획 배경

메일을 업무 카테고리에 맞게 분류해 놓고 싶은데, 지금 당장 처리해야할 업무는 계속 들어오고...

"이를 자동으로 분류하게 할 수는 없을까?"

사내 공지 메일





A사 관련 프로젝트

타 부서 정기 메일



문제 정의

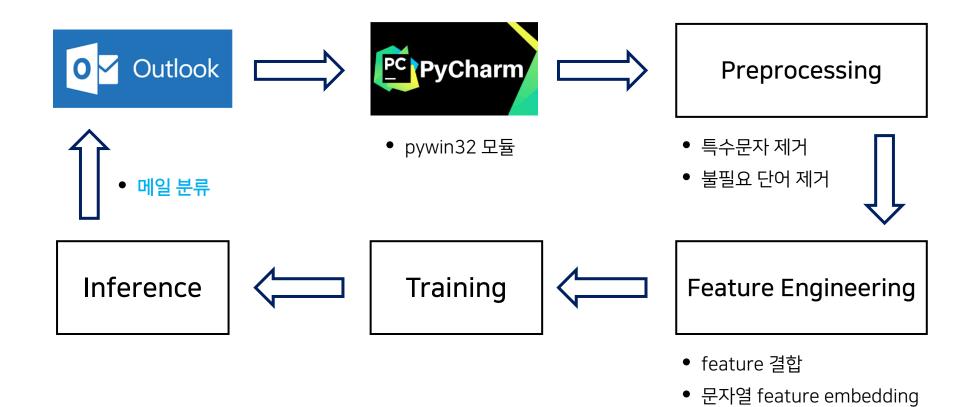
- ✓ 일일이 각 업무에 맞는 메일을 분류하기 번거롭다.
- 특히, 여러 프로젝트를 동시에 수행해야 하는 직무일수록 메일 분류에 더 많은 번거로움이 있다.
- ✓ overhead cost 중 하나로 볼 수 있다.



딥러닝 모델이 효과적인 이유

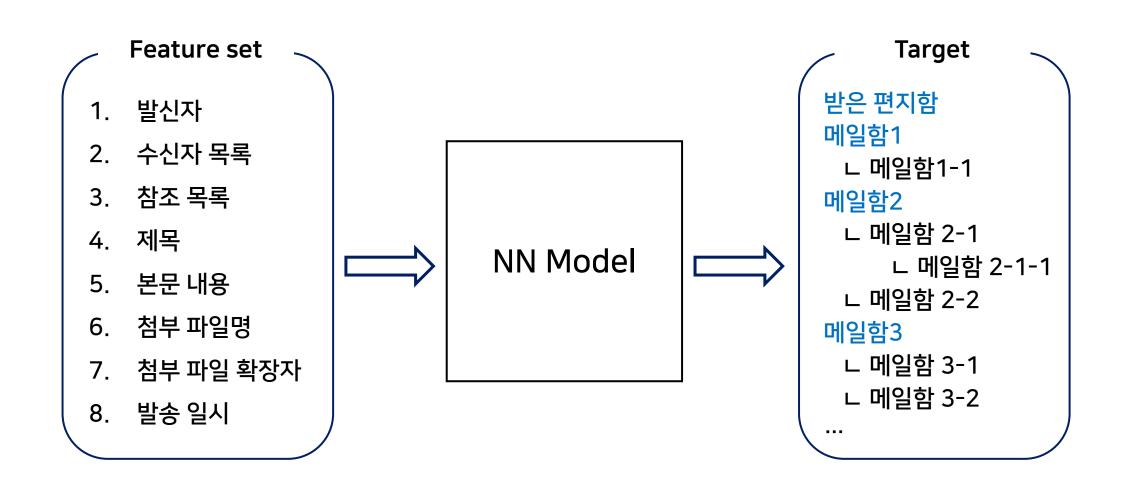
- ✓ 분류 작업 전 사전 정보 파악에 시간이 든다. (발신자 및 메일 내용을 모두 파악해야 한다.)
- ✓ 분류하는 프로세스 자체가 복잡하지는 않다.(메일의 정보 해석 ⇒ 분류될 메일함 선택 후 메일 이동)
- ✓ 메일이 잘못 분류되어도 심각한 위험을 초래하지는 않는다. (메일이 잘못 분류되었는데 그 메일이 중요할 확률은 적고, 오류에 대한 보완 장치로서 Outlook 자체 검색 기능이 있다.)

프로세스 개요



전처리

Feature set 및 Target 정의



03

전처리

Feature set 및 Target 정의

Feature set

- 1. 발신자
- ✓ 받은 편지함 및 받은 편지함 하위 1depth 폴더를 분류될 폴더(Class)로 선정
- ✓ 받은 편지함 하위 1depth 폴더의 경우 학습 데이터는 하위 폴더들 까지 포함
 - 5. 본문 내용
 - 6. 첨부 파일명
 - 7. 첨부 파일 확장지
 - 8. 발송 일시

메일함3의 학습데이터



Target

받은 편지함

메일함1

ㄴ 메일함1-1

메일함2

- ㄴ 메일함 2-1
 - ㄴ 메일함 2-1-1
- ㄴ 메일함 2-2

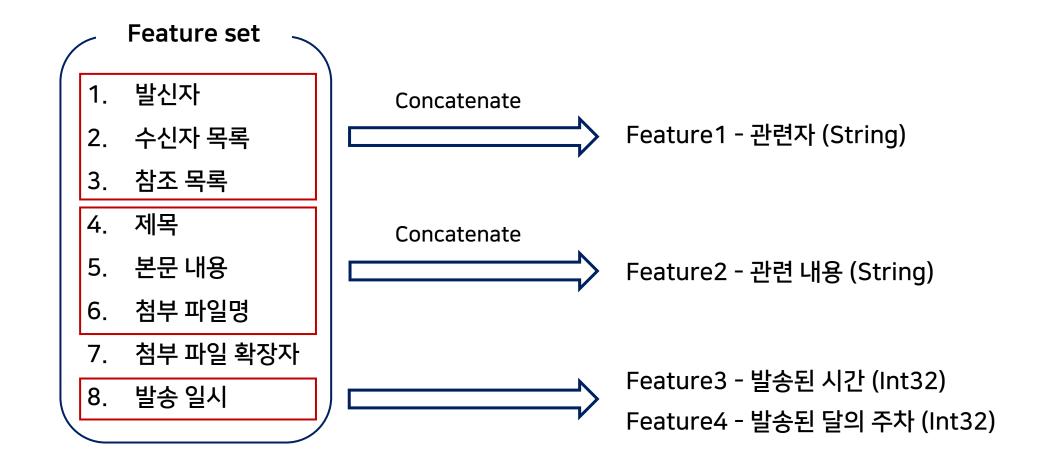
메일함3

- ㄴ 메일함 3-1
- ㄴ 메일함 3-2

. . .

전처리

Feature Engineering



전처리

Feature Engineering

Feature1 - 관련자 (String) Embedding Layer
Feature2 - 관련 내용 (String) 형태소 분석 TF-IDF
Feature3 - 발송된 시간 (Int32) Embedding Layer
Feature4 - 발송된 달의 주차 (Int32) Embedding Layer

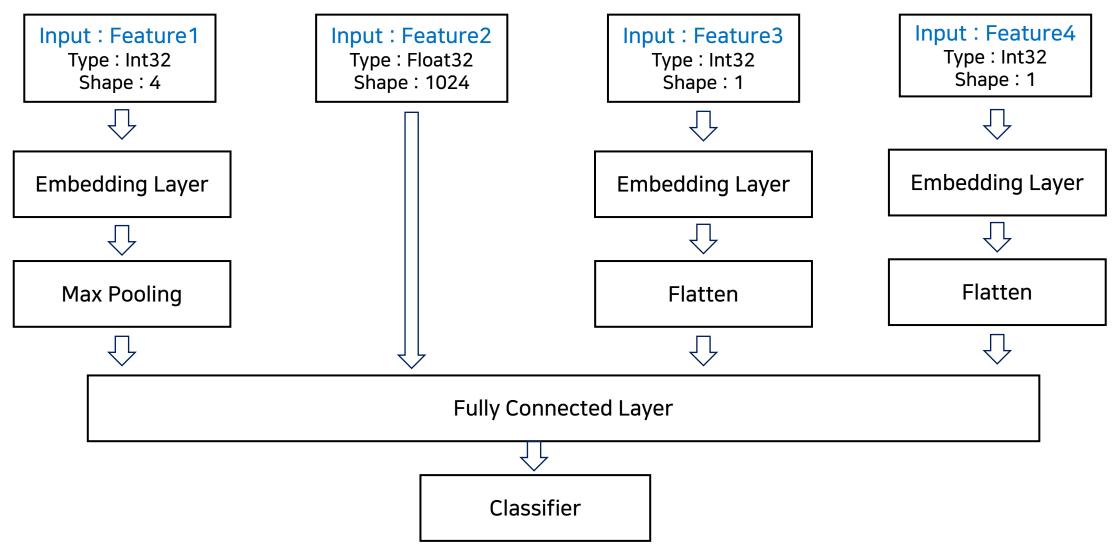


관련 내용(제목 + 본문 내용 + 첨부 파일명)을 TF-IDF로 embedding한 이유

로펌 특성 상 Formal 메일이 다수이기에, 정보가 많지 않은 내용에 대한 중요도를 줄이기 위함 (Ex. 번거로우시겠지만, ~ 부탁드립니다. / ~ 한 점 참고 부탁드립니다.)

모델링

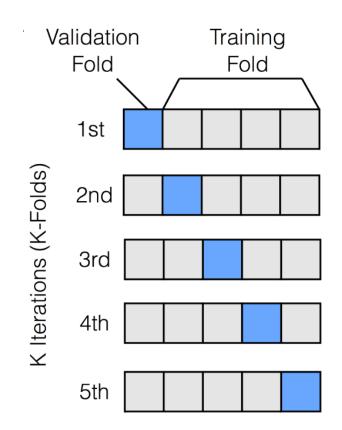
Model Architecture



04 모델링

학습 및 추론 방식

- ✓ K-Folds 로 데이터셋을 나눈 후 학습
- ✓ 학습된 K개의 모델의 예측값을 평균하여 추론



모델 하이퍼 파라미터

Optimizer: AdamW

Learning rate: 1e-3 Weight decay: 1e-4

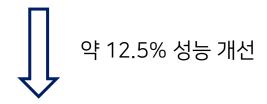
Epochs: 50

Early stopping epochs: 10

Batch size: 8

K (in training): 5

Base Line Model 정확도 : 80% 초반



모델 고도화 정확도 : 90% 초반

Evaluation Table

| | Logloss | Accuracy |
|---------|---------|----------|
| fold_0 | 0.3273 | 94.32% |
| fold_1 | 0.5121 | 92.95% |
| fold_2 | 0.3578 | 94.99% |
| fold_3 | 0.4497 | 92.71% |
| fold_4 | 0.5487 | 91.80% |
| Average | 0.4391 | 93.35% |
| Std. | 0.0855 | 0.0115 |

배운 점 & 어려웠던 점

배운 점

✓ 실제 업무에 딥러닝 기술을 적용해 업무 효율을 올릴 수 있었던 경험이었다.

✓ TF-IDF가 정말 간단하면서 효율적인 embedding 알고리즘이라는 것을 알았다.

 ✓ feature engineering 과정에서 관련 feature들을 묶는 아이디어에 도달하기까지 여러 방법들을 생각해 보았고, 이에 폭넓은 생각을 할 수 있었다. (ex. 관련자 : 발신자 + 수신자 목록 + 참조 목록)

배운 점 & 어려웠던 점

어려웠던 점

- ✓ Outlook의 메일 객체를 Python에서 다루는 방법을 몰라 헤맸지만, 이 프로젝트를 통해 배울 수 있었다.
- ✓ 클래스로 지정된 메일함 하위에 있는 모든 메일 객체들을 로드하는 방법을 코드로 구현하기 어려웠다. (Recursive 방법을 이용해 해결)
- ✓ Outlook 메일함 전체 메일 객체에 대해 반복문을 통해 분류를 하게 되면, 큐 구조로 인해 적절한 메일함으로 가지 않는 오류가 발생하는데 이 부분을 해결하는 것이 어려웠다. (간단히 제일 첫 번째 객체를 n번 꺼네도록 하여 해결)

한계점 & 개선 방향

한계점

- ✓ 직무마다 주고받는 메일의 특성이 각기 다르므로 일반화된 성능을 보여주는 단일 모델을 개발하기가 어렵다고 느꼈다.
- ✓ 참조 목록의 경우 최대 4명 까지만 고려하여 학습했기에, 참조 목록이 다수로 발송되는 메일들의 특성을 반영하지 못하였다.

한계점 & 개선 방향

개선 방향

- ✓ 제목과 본문 내용을 하나의 문자열로 보고 학습시켰으나, 제목은 요약된 정보이므로 본문과 별도로 embedding한 후 학습시킨다.
- ✓ 다량의 참조자가 있는 메일의 특성을 반영하게 한다.

✓ 형태소 분석 이후 SentencePiece Tokenizer 로 한 단계를 더 문자열을 분해하여 단어 미만 단위의 특성을 반영하게 한다.(Post Tokenizing 단계 추가)

감사합니다

O8 Appendix 개발 환경

하드웨어 스펙

CPU: i9-11900K

RAM: 32G

IDE

Pycharm

핵심 모듈 버전

Python 3.8.0

Tensorflow 2.6.2

Appendix 구현 코드

```
qet_all_emails(sub_item, cond_time=None):
if sub_item.Count > 0:
    inbox_dic = pd.DataFrame()
    tmp_subject = []
    tmp_sender_name = []
    tmp_to = []
    tmp_cc = []
    tmp_body = []
    tmp_received_time = []
    tmp_atts = []
    tmp_atts_num = []
    for j in sub_item:...
    inbox_dic["subject"] = tmp_subject
    inbox_dic["subject"].apply(lambda x: x[2:] if x[:2] in ("re", "fw") else x)
    inbox_dic["sender_name"] = tmp_sender_name
    inbox_dic["to"] = tmp_to
    inbox_dic["cc"] = tmp_cc
    inbox_dic["body"] = tmp_body
    inbox_dic["received_time"] = tmp_received_time
    inbox_dic["hour"] = inbox_dic["received_time"].dt.hour.astype("int32")
    inbox_dic["week_of_month"] = inbox_dic["received_time"].apply(week_of_month).astype("int32"
    inbox_dic["atts"] = tmp_atts
    inbox_dic["atts_num"] = tmp_atts_num
    return inbox_dic
get_all_df(class_folder):
return_df = dataframe()
if class_folder.Folders.Count < 1:</pre>
    return return_df.append(get_all_emails(class_folder.Items))
    for i in class_folder.Folders:
        return_df = return_df.append(get_all_df(i))
    return return_df.append(get_all_emails(class_folder.Items))
```

```
text_finder_subject = re.compile('[^ _/A-Za-zㅋ-ㅣ가-힣+]')
text_finder_body = re.compile('[^ _/A-Za-z¬-ㅣ가-힣+]')
text_finder_atts = re.compile('[^ ./A-Za-z¬-ㅣ가-힣+]')
text_finder = re.compile('[^;A-Za-z¬-ㅣ가-힣+]')
rn = rhinoMorph.startRhino()
inbox_dic = dict.fromkeys(class_map["class"])
body_stopwords = [
for idx, value in enumerate(tqdm(class_map["class"])):
   inbox_dic[value] = get_all_df(inbox.Folders[value])
   inbox_dic[value]["class"] = class_map["class_mapped"].iloc[idx]
cond_time = (
   (datetime.now() - DateOffset(days=7)).normalize(),
   pd.to_datetime(datetime.now()).normalize() - DateOffset(s
```