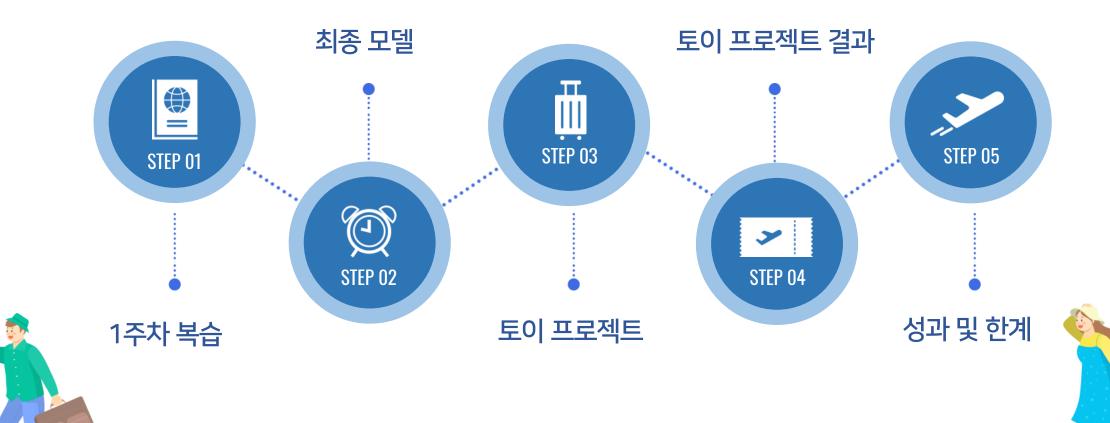




국내 관광 활성화를 위한 카테고리 분류

김예찬 / 박시언 / 박윤아 / 정승민 / 김민

목차



01 1주차 복습





3 01 1주차 복습



1. 주제

코로나 확산세의 감소로 관광업의 재부흥!



국내 관광 활성화에 도움이 될 방안이 뭐가 있을까?



01 1주차 복습



1. 주제

코로나 확산세의 감소로 관광업의 재부흥!



국내 관광 활성화에 도움이 될 방안이 뭐가 있을까?



최근 해시태그를 통한 여행, 관광 관련 검색과 홍보가 활발하게 이루어지고 있다는 점을 주목!





01 1주차 복습



1. 주제

기존 해시태그 생성 모델의 단점

리뷰 단어 위주의 단순한 해시태그 구성



이미지와 텍스트를 기반으로 카테고리 대, 중, 소 분류



분류된 데이터를 바탕으로 해시태그 생성





카테고리의 계층적 정보까지 포함한 해시태그로 더 많은 정보 제공!



3 01 1주차 복습



2. 텍스트 전처리 _ 불용어 제거



지난 주 설명에 빠졌던 텍스트 전처리 과정을 소개하겠습니다~^^;;

| id | img_path | overview | cat1 | cat2 | cat3 |
|-------------|-------------------|--|------|-------|------------|
| TRAIN_00004 | ./image/train/ | ※ 영업시간 10:30 ~ 20:30₩n₩n3대에 걸쳐 | 음식 | 음식점 | 한식 |
| TRAIN_00056 | ./image/train/··· | * 송강 정철의 설화가 있는 곳, 환벽당 ·조대 * … | 인문 | 역사관광지 | 유적지/사적지 |
| TRAIN_00057 | ./image/train/··· | ※코로나 19 감염 확산방지를 위해… | 레포츠 | 육상레포츠 | 야영장, 오토캠핑장 |
| TRAIN_00114 | ./image/train/··· | * 남도 국악의 자긍심, 익산 국악원 * <br< td=""><td>인문</td><td>문화시설</td><td>문화전수시설</td></br<> | 인문 | 문화시설 | 문화전수시설 |
| | | ••• | | | |

원본 데이터 overview의 text에 불용어가 존재함



01 1주차 복습



2. 텍스트 전처리 _ 불용어 제거



머쓱타 드,,,;;;

지난 주 설명에 빠졌던 텍스트 전처리 과정을 소개하겠습니다~^^;;

| id | img_path | overview | cat1 | cat2 | cat3 |
|-------------|-------------------|--|------|-------|------------|
| TRAIN_00004 | ./image/train/ | ※ 영업시간 10:30 ~ 20:30 <mark>₩n₩n</mark> 3대에 걸쳐 | 음식 | 음식점 | 한식 |
| TRAIN_00056 | ./image/train/··· | * 송강 정철의 설화가 있는 곳, 환벽당 ·조대 * <mark> …</mark> | 인문 | 역사관광지 | 유적지/사적지 |
| TRAIN_00057 | ./image/train/··· | <mark></mark> ※코로나 19 감염 확산방지를 위해… | 레포츠 | 육상레포츠 | 야영장, 오토캠핑장 |
| TRAIN_00114 | ./image/train/··· | * 남도 국악의 자긍심, 익산 국악원 * <mark> </mark> ··· | 인문 | 문화시설 | 문화전수시설 |
| | | ••• | | | |

데이터를 크롤링하는 과정에서 함께 저장된 html 구조 문법이기 때문!





2. 텍스트 전처리 _ 불용어 제거

제거한 불용어 리스트

| | <th><a></th> | <a> |
|------|----------------------|---------|
| | | ₩n |
| * | <a> | ₩t |





2. 텍스트 전처리 _ 불용어 제거

```
# 불용어 제거
import re

for i in tqdm(range(ex.shape[0])):
    text = ex.iloc[i, 2]
    text = text.replace('<br/>','').replace('*','').replace('*','').replace('*','')
    text = text.replace('&nbsp;','').replace('<a/>','').replace('<a/>','').replace('\munith{\text}','')
    #text = re.sub('[^a-zA-Z0-9¬-| 가-힣]',' ',text)
    ex.iloc[i, 2] = text
```

제거한 불용어 리스트

단위 등 <mark>해석에 유의미</mark>한 특수문자는 유지하기 위하여 정규표현식은 생략하고 텍스트 전처리 진행



01 1주차 복습



2. 텍스트 전처리 _ 불용어 제거

| id | img_path | overview | cat1 | cat2 | cat3 |
|-------------|-------------------|-----------------------------------|------|-------|------------|
| TRAIN_00004 | ./image/train/ | ※ 영업시간 10:30 ~ 20:30 3대에 걸쳐 아귀만을… | 음식 | 음식점 | 한식 |
| TRAIN_00056 | ./image/train/··· | 송강 정철의 설화가 있는 곳, 환벽당 ·조대 >>… | 인문 | 역사관광지 | 유적지/사적지 |
| TRAIN_00057 | ./image/train/··· | ※코로나 19 감염 확산방지를 위해 개장 잠정… | 레포츠 | 육상레포츠 | 야영장, 오토캠핑장 |
| TRAIN_00114 | ./image/train/··· | 남도 국악의 자긍심, 익산 국악원 >>익산 국악원의… | 인문 | 문화시설 | 문화전수시설 |
| | | | | | |

불용어 제거 이후의 overview를 보면 불용어가 잘 제거 되었음을 확인할 수 있음





3. 텍스트 전처리 _ 토큰화

텍스트 데이터를 처리하는 각 모델의 tokenizer를 활용하여 토큰화 진행

```
#roberta 토큰화
for text in df['overview'].head():
  rbt = tokenizer.tokenize(text)
  print(rbt)
```

['소', '##안', '##항', '##은', '조용', '##한', '섬', '##으로', '인근', ['경기도', '이천', '##시', '모', '##가', '##면', '##에', '있', '##는', ['금오', '##산성', '##숯', '##불', '##갈비', '##는', '한우', '##고기', ['철판', '위', '##에서', '요리', '##하', '##는', '안동', '##찜', '##닭['영업시간', '10', '30', '20', '30', '##3', '##대', '##에', '걸쳐', '(





3. 텍스트 전처리 _ 토큰화

텍스트 데이터를 처리하는 각 모델의 tokenizer를 활용하여 토큰화 진행

```
# kobert 토큰화
for i in range(train_data.shape[0]):
    tokenized = kobert_tokenizer.tokenize(train_data.iloc[i].overview)
    train_data.at[i,'overview'] = tokenized
train_data.overview

0       [_소, 안, 항, 은, _조, 용, 한, _d, 으로, _인근, 해, 안, 이, ...
1        [_경기도, _이, 천, 시, _모, 가, 면, 에, _있는, _골프장, 으로, _...
2        [_금, 오, 산, 성, 숯, 불, 갈, 비, 는, _한, 우, 고, 기, 만, 을...
3        [_철, 판, _위, 에서, _요리, 하는, _안, 동, 찜, 닭, 을, _맛, 볼...
4        [_영업, 시간, _10, _30, _20, _30, _3, 대, 에, __걸쳐, _...
```







1. 라벨링 수정

데이터를 다시 한 번 살펴보던 도중,,,

"서울 종로 계동길의 작은 골목에 자리한 '멀티스페이스 곳' 은 80여 년 된 한옥을 개조한 게스트 하우스다. 전통 침구가 깔린 온돌방은 외국인뿐 아니라 우리나라 사람에게도… "



한옥 스테이? 게스트하우스? 펜션? 고택?

"'장돌해변'은 바람아래해변에서 10여분 정도 소요되는, 해변의 폭이 그리 크지 않은 아늑하고 조용한 해변이다. 주위가 논경지와 산으로 이루어져 있어 야영하기엔 그리…"



해안절경? 농.산.어촌 체험? 해수욕장?





1. 라벨링 수정



한국관광공사에서 제공된 데이터의 분류 기준은 전반적으로 너무 모호함

= 분류 모델이 학습에 어려움을 겪을 수 있음

한옥 스테이? 게스트하우스? 펜션? 고택?

" '장돌해변'은 바람이래해변에서 10여분 정도 소요되는, 해변의 폭이 그리 크지 않은 아늑하고 조용한 해변이다. 주위가 논경지와 산으로 이루어져 있어 야영하기엔 그리…"



해수욕장? 해안절경? 농.산.어촌 체험?





1. 라벨링 수정

" 서울 종로 계동길의 작은 골목에 자리한 '멀턴 페이스 곳' 은 80여 년 된 한옥을 개조한 게스 트하우스다. 전통 침구가 깔린 온돌방은 국국인뿐 아니라 우리나라 사람에게도… "

한국관광공사에서 제공된 데이터의 분류 기준은 전반적으로 너무 모호함

= 분류 모델이 학습에 어려움을 겪을 수 있음

한옥 스테이? 게스트하우스? 펜션? 고택?

"'장돌해변'은 바람이래해변에서 10여분 정도 소요되는, 해변의 폭이 그리 크지 않은

아늑하고 조용한 해변**따라서 구분이 모호한 카테고리에 대해** 이영하기엔 그리…"

<mark>일관된 기준을</mark> 설정하여 라벨 수정을 진행함!

해수욕장? 해안절경? 농.산.어촌 체험?





1. 라벨링 수정

Cat3 카테고리 재분류 기준

- 1. '컨벤션'과 '전시회'를 모두 '<mark>전시회</mark>'로 통일
- 2. '해수욕장' 카테고리 중 '점'에 해당하는 데이터 재분류
- 3. '상설시장' 카테고리 중 '<mark>5일장</mark>'에 해당하는 데이터 재분류
- 4. '호텔' 카테고리 추가
- 5. '한옥 스테이' 및 '모텔' 카테고리를 '호텔'로 재분류
- 6. '홈스테이' 카테고리 전부 재분류 후 삭제





수정된 cat3

1. 라벨링 수정

Train set

| Id | img_path | overview | cat1 | cat2 | cat3 |
|---------|-----------------------|---|------|------|------|
| TRAIN_0 | ./image/t rain/ | 전남 강진군의 달빛한옥마을은 2013년 7월에 탄생했다. 28가구 77명의 주민이 생활하는 숙박… | 숙박 | 숙박시설 | 홈스테이 |
| TRAIN_0 | ./image/t rain/··· | # 본 업소는 외국인관광 도시민박업으로 외국인만 이용이 가능하며 내국인은 이용할 수 없습니다. 교 대게스트하우스는 지하철 2호선과 3호선이 다니는… | 숙박 | 숙박시설 | 홈스테이 |
| TRAIN_0 | ./image/t rain/··· | 충남 보령시 이광명 고택은 구한말에 지어진 한옥으로 문 화재적 가치가 높다. 대한제국 황제인 고종의 다섯째… | 숙박 | 숙박시설 | 홈스테이 |
| TRAIN_0 | ./image/t rain/··· | 전남 보성군 복내면 청염당은 한옥 숙박 체험을 진행한다. 복내면은 수려한 풍경으로 유명한데,··· | 숙박 | 숙박시설 | 홈스테이 |
| TRAIN_0 | ./image/t rain/··· | 월강고택(최씨고가)는 한국에서 가장 아름다운 마을 제1호 인 남사예담촌의 중앙에 있는 경남 문화재 자료 제117호 로 지정된 ··· | 숙박 | 숙박시설 | 홈스테이 |

| cat3 |
|--------|
| 한옥스테이 |
| 게스트하우스 |
| 한옥스테이 |
| 한옥스테이 |
| 고택 |



1. 라벨링 수정

Test set

| | | | C | D |
|-------|----------|------------|---|------|
| 1 id | l | img_path | overview | cat3 |
| 2 TE | EST_000C | ./image/te | 신선한 재료로 정성을 다해 만들었다. 늘 변함없는 맛과 서비스로 모실것을 약속한다. | 한식 |
| 3 TE | EST_000C | ./image/te | 청청한 해역 등량만과 율포해수욕장이 한눈에 내려다 보이는 위치에 있으며, 막 잡은 어류로 만든 | 한식 |
| 4 TE | EST_000C | ./image/te | 장터설렁탕은 남녀노소 누구나 즐길 수 있는 전통 건강식으로 좋은 재료와 전통 조리방식을 고수 | 한식 |
| 5 TE | EST_000C | ./image/te | 다양한 형태의 청소년수련활동을 제공함으로써 청소년들이 민주사회의 주역이 될 수 있도록 건전 | 수련시설 |
| 6 TE | EST_000C | ./image/te | 팔공산은 경산시의 북쪽에 위치한 해발 1192.3 m의 높은 산으로 신라시대에는 중악, 부악으로 알 | 산 |
| 7 TE | EST_000C | ./image/te | 30여 년의 세월이 느껴지는 실내 분위기가 냉면 맛을 더욱 살린다. | 한식 |
| 8 TE | EST_000C | ./image/te | 코리달리스는 경기도 가평에 위치하고 있는 카페이다. 청명하고 맑은 호수 전경이 아름다운 카페 | 바/까페 |
| 9 TE | EST_000C | ./image/te | 신선한 닭갈비를 공급해서 판매하는 곳이다. 대표메뉴는 치즈닭갈비다. 강원도 원주시에 있는 한식 | 한식 |
| 10 TE | EST_0000 | ./image/te | 정유재란(1597年) 당시 육전에서 패퇴한 왜군선봉장 宇喜多秀家(우끼다히데이)와 藤堂高虎(도도 [| 성 |
| 11 TE | EST_0000 | ./image/te | 약 50여개의 점포가 있는 골목형 시장이다. 시장 내에 개성 있는 인테리어의 카레전문점과 카페가 | 상설시장 |





1. 라벨링 수정

자세한 내용은 범주팀 3주차 클린업 참고!

F1-Score 란?

: 정밀도(precision)과 재현도(recall)의 조화 평균

$$F1 \, Score = \frac{2}{\frac{1}{precision} + \frac{1}{recall}} = 2 \times \frac{precision \times recall}{precision + recall}$$



1주차에서 언급한 클래스 불균형 문제를 고려하여

각 클래스에 속하는 표본의 개수로 계산한 가중평균을 활용하는

Test set에 대한 a weighted avg f1-score 사용 = 그





2. 모델시도



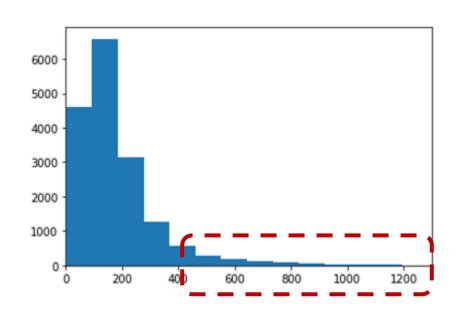
KoBERT RoBERTa Multimodal (VIT+RoBERTa)



2. 모델시도1

정유재란(1597年) 당시 육전에서 패퇴한 왜군선봉장 宇喜多 秀家(우끼다히데이)와 藤堂高虎(도도 다카토라)가 호남을 공 략하기 위한 전진기지 겸 최후 방어기지로 삼기 위해 3개월간 쌓은 토석성으로 왜장 소서행장(小西行長)이 이끈 1만 4천여 명의 왜병이 주둔하여 조·명연합군과 두차례에 걸쳐 격전을 벌 였던 곳으로 남해안 26 왜성 중 유일하게 한 곳만 남아 있다. 순 천왜성은 수륙 요충지로서 성곽 규모가 120,595m²(36,480 평), 외성 2,502m, 내성 1,342m로 외곽성(토석성)3개, 본성 (석성) 3첩, 성문 12개로 축조된 성곽으로 검단산성쪽의 육지 부를 파서 바닷물이 차도록 섬처럼 만들고 연결 다리가 물에 뜨 게 하여 예교, 왜교성이라 하며 일인들은 순천성이라 부르고 있 다.

임진란 패인이 전라도 의병과 수군의 용전에 있었다고 보고 전라도를 철저히 공략키 위해 풍신수길의 야심 에 따라 전라도 각처에 진지를 구축해 공세를 강화하였으나 무 술년(1598년) 8월 그가 급사 후 왜성에 주둔해 있던 침략 최정 예 부대인 소서행장 왜군과 조·명 수륙 연합군 사이에 2개월에 걸친 최후·최대의 격전을 펼친 곳이다. 순천시가지에서 여수쪽 으로 6km쯤 가다가 왼쪽으로 6km를 가면 200여호가 사는 신 성리 마을과 이충무공을 배향한 충무사가 있고 남쪽 200m 지 점 광양만에 접한 나지막한 송림에 위치한 왜성은 유정.권율이 이끄는 육군 3만6천, 진린, 이순신이 이끄는 수군 1만 5천병력 이 왜성을 비롯 장도등을 오가며 왜군을 격멸했고 이충무공이 27일간을 머물면서 전사 하루 전 소서행장을 노량 앞바다로 유 인하여 대첩을 거둔 유서 깊은 전적지로서 자라나는 후손들에 게 역사의 산교육장이기도 하다.





데이터에 길이가 매우 긴 텍스트 일부 존재



2. 모델시도1

Padding의 max length를 256으로 설정했기 때문에

뒤쪽에 위치한 텍스트는 학습에 반영이 되지 않음







© 02 최종 모델



2. 모델시도1

< 가정 1 >

텍스트가 긴 경우 가운데보다 초반과 후반부에 분류에 핵심적인 내용이 많을 것이다.



문장의 개수가 5개 이상일 경우 앞 문장 3개와 뒷 문장 2개만 추출하여 학습시켜보자!



" 부여안방마님은 충남 부여군의 유일한 한옥 체험 숙소다. 안채 상량을 기준으로 1896년 지어진 한옥을 복원했다. 안채와 별채, 사랑채, 행랑채 등으로 이뤄진 한옥이다.

가족 또는 동호회 모임, 작은 음악회 등의 장소로도 대관한다. 한옥 카페에서는 직접 만든 쌍화차, 대추차, 한방차 등을 판매한다. "





망

텍스트 길이 조정 전 데이터로 학습시켰을 때보다 성능 하락

텍스트 중반부의 내용도 모델의 분류 성능에 유의미한 역할을 했을 것…





3. 모델시도2



핵심 내용만을 추출하여 모델을 학습시키면 분류 성능이 좋아질 것이다.



KeyBERT를 활용하여 키워드를 추출한 후 모델을 학습시켜 카테고리 예측을 진행해보자!



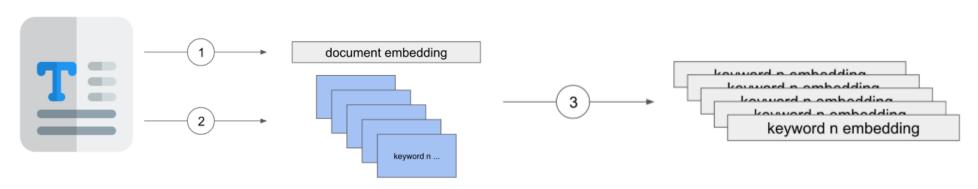


3. 모델시도2

KeyBERT

BERT 기반 키워드 추출 모델로,

BERT를 통해 문서의 주제를 파악하고, bag-of-words 기법으로 n-gram 임베딩이후 코사인 유사도를 계산하여 키워드 추출



총 10개의 키워드를 추출하고 이를 통해 학습을 진행!!







원본 텍스트 데이터로 학습시켰을 때보다 성능 하락

문장의 문맥적인 의미가 모델 학습에 반영되지 않은 점이 성능에 부정적으로 작용했을 것 …





3. 모델시도3

모델 성능을 향상시키기 위해 다양한 시도를 했음에도 불구하고 좋은 성능이 나오지 않았음



텍스트는 원문 그대로를 이용하여 카테고리 예측을 진행하기로 결정





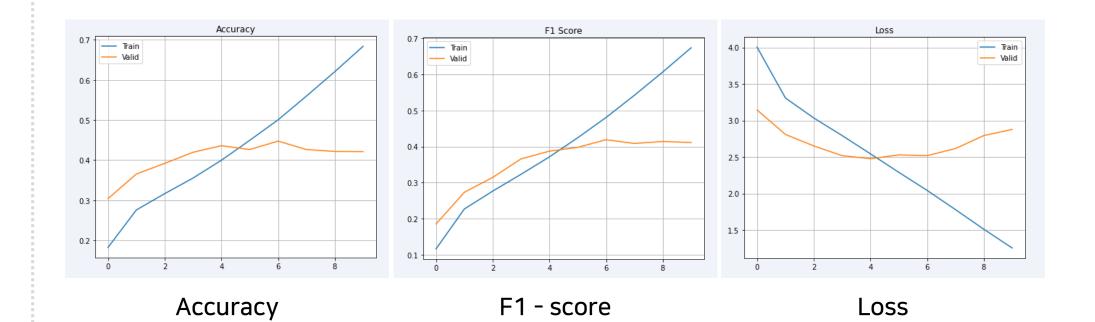


4. 모델 성능 비교

KoBERT

Accuracy = 0.3909

F1-score = 0.3858



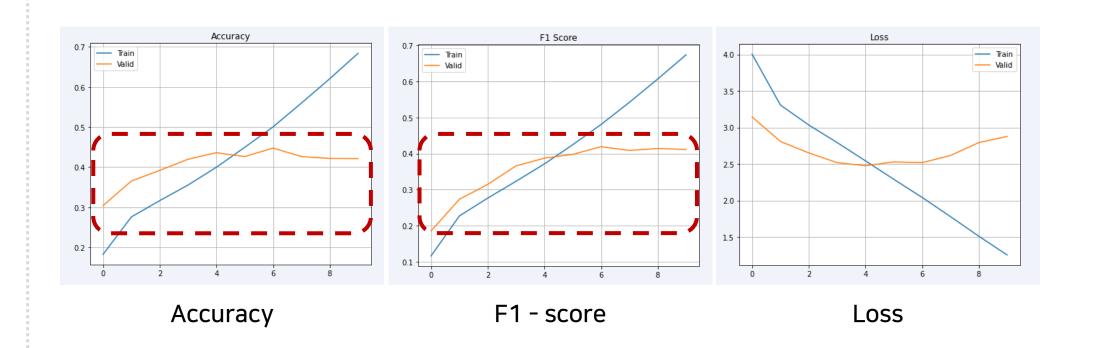




4. 모델 성능 비교

KoBERT

0.5 미만의 낮은 validation score 기록, Test set에 대해서도 가장 낮은 test score 기록



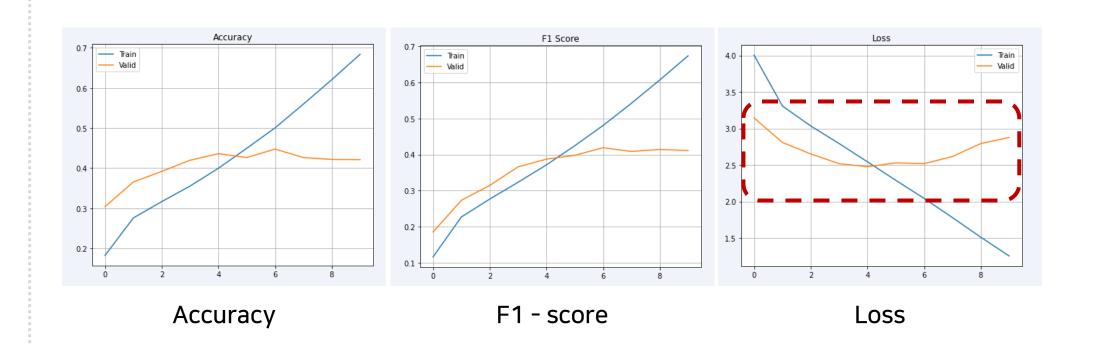




4. 모델 성능 비교

KoBERT

Train 데이터는 Loss가 감소하지만 Valid는 높은 Loss에 수렴





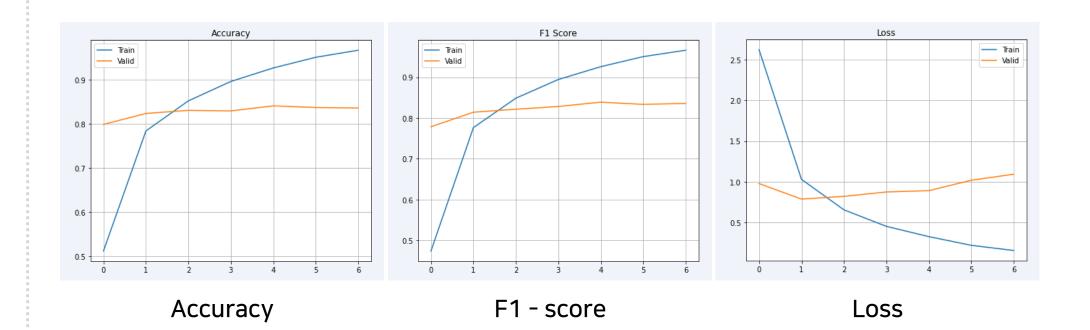


4. 모델 성능 비교

RoBERTa

Accuracy = 0.8733

F1-score = 0.8740



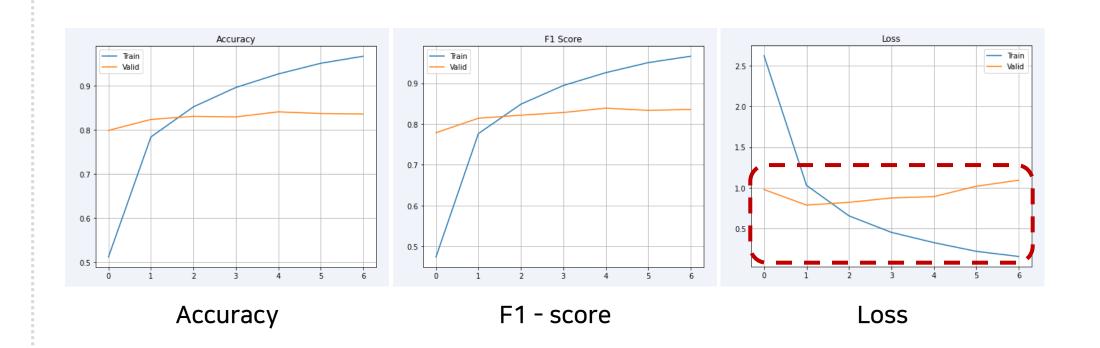




4. 모델 성능 비교

RoBERTa

꾸준히 증가하는 validation score, 비교적 낮은 loss 기록





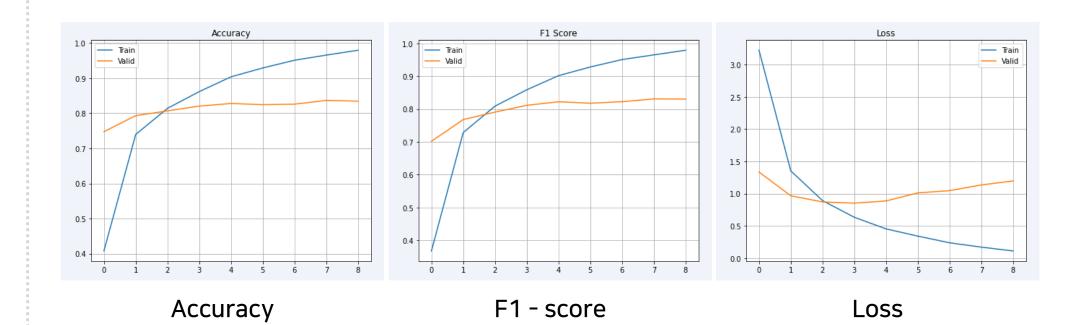


4. 모델 성능 비교

ViT + RoBERTa

Accuracy = 0.8744

F1-score = 0.8728



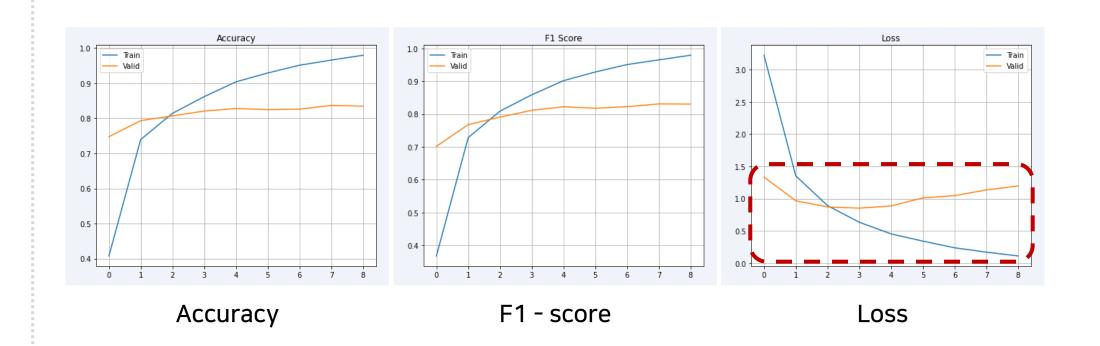




4. 모델 성능 비교

ViT + RoBERTa

꾸준히 증가하는 validation score, 비교적 낮은 loss 기록





② **02 최종 모델**



꾸준히 증가하는 validation score, 비교적 낮은 loss 기록







4. 모델 성능 비교

전전 데마 팀장님의 피드백

성능이 잘 나오지 않은 모델에서

어떠한 이유를 딱 찾는 것은 위험!

사전학습 모델을 쓸 때 Fine-tuning을 진행한다고 해도

파라미터가 미세 조정되는 정도이기 때문에

도메인의 차이가 큰 경우에는 성능이 낮을 수 있다

RoBERTa가 학습한 도메인이 KoBERT보다

우리 관광데이터에 잘 맞은 정도로..

본인 사진은 에바참치꽁치라 하셔서 닮은 연예인이라도 넣어드립니다!







4. 모델 성능 비교

Multimodal

| true | | |
|-----------|------|--|
| 한식 | 1471 | |
| 야영장,오토캠핑장 | 650 | |
| 바/까페 | 335 | |
| 유적지/사적지 | 236 | |
| 일반축제 | 222 | |
| | | |
| 터널 | 2 | |
| 헬스투어 | 1 | |
| 이색체험 | 1 | |
| 백화점 | 1 | |

112 rows × 1 columns

요트

| | | _ | | |
|-----|------------------|---|--------|--------|
| Ro | D | | \neg | \sim |
| RO | П | _ | ĸ | 1 ~ |
| 110 | \boldsymbol{L} | _ | | ıu |

| true | | |
|-----------|------|--|
| 한식 | 1443 | |
| 야영장,오토캠핑장 | 649 | |
| 바/까페 | 332 | |
| 일반축제 | 227 | |
| 유적지/사적지 | 222 | |
| | | |
| 문화관광축제 | 1 | |
| 헬스투어 | 1 | |
| 영화관 | 1 | |
| 백화점 | 1 | |
| 요트 | 1 | |

112 rows × 1 columns

데이터의 개수가 적은 클래스에 대해서 얼마나 분류가 잘 이뤄졌을까?

Multimodal VS RoBERTa

Test set에 존재하는 cat3: 총 123개

Multimodal과 RoBERTa 모두 112개의 Cat3에 대한 예측 결과가 존재

F1-score는 RoBERTa가 더 높았지만 예측한 소분류의 개수는 동일함





4. 모델 성능 비교

| | prediction | | |
|---|------------|------------|--------|
| Overview | RoBERTa | Multimodal | true |
| "해양관광 도시 부산에는 광안대교와 부산바다를 구경할 수 있는 요트투어가 다양하다. 대표적으로 다이아몬드베이의 마이다스호가 사람들에게 널리 알려져 있으며출항시간도 다양하여 선택의 폭이 넓다" | ΩE | 요트 | 요트 |
| "2017년도에 이어 3회연속 충북 농특산물 판매활성화 최우수축제로 선정된 보은 대추축제는, 임금님께 진상하였던 명품 보은 대추와 보은의 청정한 자연에서 자란 우수한 품질의 농특산물을" | 문화관광축제 | 일반축제 | 문화관광축제 |
| "팔공산은 경산시의 북쪽에 위치한 해발 1192.3 m의 높은 산으로 신라시대에는 중악, 부악으로 알려진 명산이다. 이곳에는 관봉석조여래좌상(갓바위), 원효사, 천 성사, 불굴사 등 신라 고찰과 문화유적이 많다." | 군립공원 | 산 | 산 |

개수가 적은 카테고리도 충분히 잘 예측하는 결과를 보임!





4. 모델 성능 비교

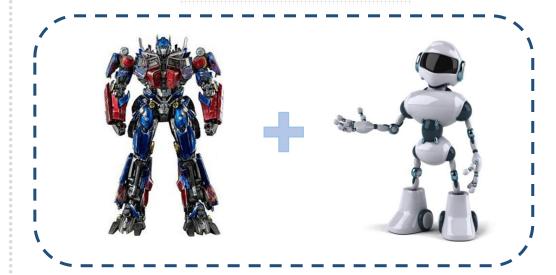
| | predi | | | | |
|---|---------|------------|--------|--|--|
| Overview | RoBERTa | Multimodal | true | | |
| "해양관광 도시 부산에는 광안대교와 부산바다를 구경할 수 있는 요. | | | | | |
| 표적으로 다이아몬드베이의 마이다스호가 사람들에게 널리 알려져 \$ | 요트 | | 요트 | | |
| 양하여 선택의 폭이 넓다. ··· * 그렇다면 어떤 모델을 <mark>최종모델</mark> 로 선택해야 할까??? | | | | | |
| #2017년도에 이어 3회연속 충북 농특산물 판매활성화 최우수축제로 선정된 보은대추축제 | | 11 | | | |
| 는, 임금님께 진상하였던 명품 보은 대추와 보은의 청정한 자연에서 자란 우수한 품질의 농 특산물을" | | 일반축제 | 문화관광축제 | | |
| "팔공산은 경산시의 북쪽에 위치한 해발 1192.3 m의 높은 산으로 신라시대에는 중악, 부 악으로 알려진 명산이다. 이곳에는 관봉석조여래좌상(갓바위), 원효사, 천성사, 불굴사 등 신라 고찰과 문화유적이 많다." | 군립공원 | | 산 | | |





4. 모델 성능 비교

Multimodal

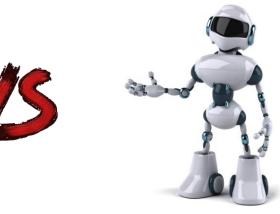




Accuracy = 0.8744

F1-score = 0.8728

Single Modal



RoBERTa

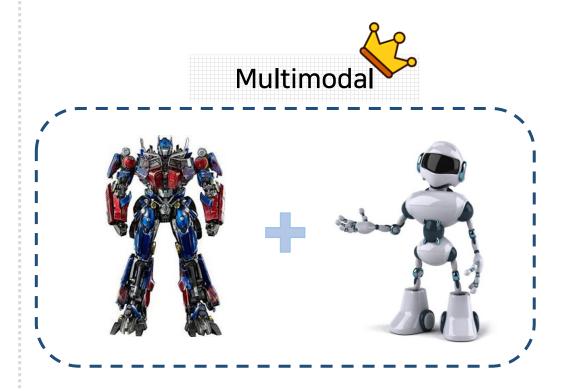
Accuracy = 0.8733

F1-score = 0.8740





4. 모델 성능 비교



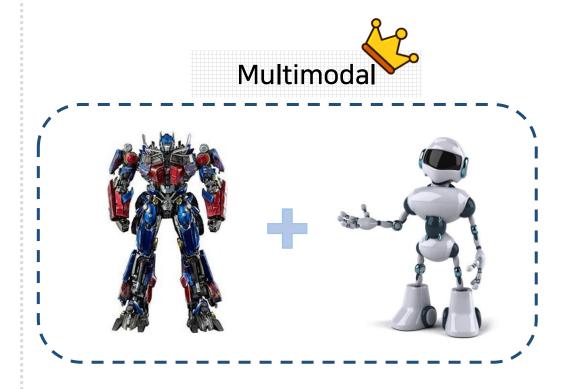
Multimodal을 택한 이유

✓ 성능 지표는 RoBERTa가 멀티모달에 비해 약간 좋음





4. 모델 성능 비교



Multimodal을 택한 이유

✓ 성능 지표는 RoBERTa가 멀티모달에 비해 약간 좋음

BUT,

✓ 이미지 데이터가 일관성이 없다는 점을 고려해야함



4. 모델 성능 비교





일관성이 없음

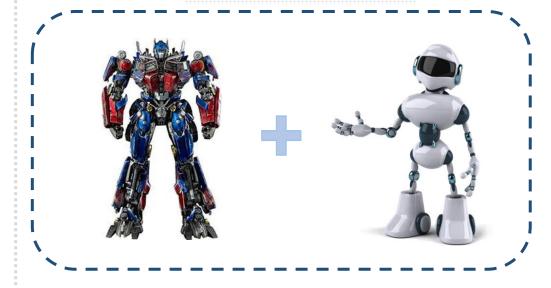
특징을 추출하기에 부적합!





4. 모델 성능 비교





이미지 데이터에 일관성이 생긴다면 유의미한 성능 향상을 기대할 수 있을수도..?

Multimodal을 택한 이유

✓ 성능 지표는 RoBERTa가 멀티 모달에 비해 약간 좋음

BUT,

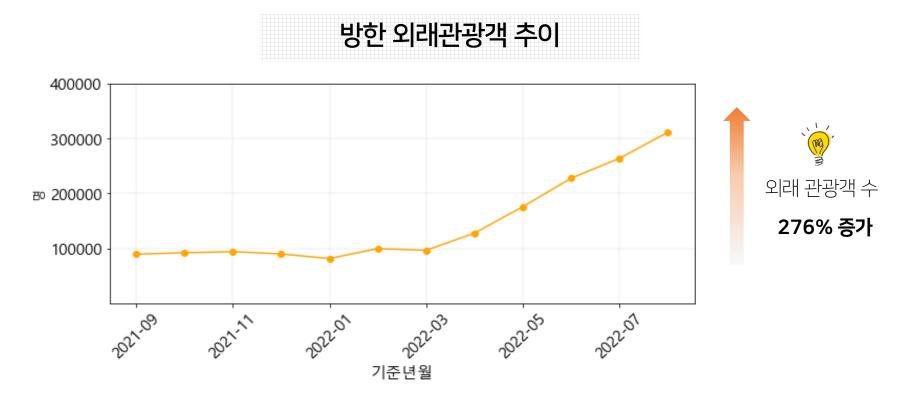
- ✓ 이미지 데이터가 일관성이 없다는 점을 고려해야함
- ✓ 성능 차이가 그렇게 크지 않기에, SNS에서 활용하기 좋은 **멀티모달**을 최종적으로 채택!!







1. 토이 프로젝트 선정 배경



작년 9월 대비 올해 9월 방한 외래 관광객의 수는 276% 증가하였으며, 방한 외래 관광객 수는 <mark>계속 증가</mark>할 것으로 예상됨





1. 토이 프로젝트 선정 배경

한국여행 경험 및 의향

| 구분 | 2021년 | |
|-------------------------|-------------------|--|
| 전 생애 한국여행 경험 | 19.4% | |
| 향후 3년 내(~2024년) 한국여행 의향 | 47.0% | |
| 한국 방문 예상 시기 | 2024년(35.7%) | |
| | 2022년(32.0%) | |
| | 2023년(28.9%) | |
| | 2021년 7~12월(3.4%) | |

2021년 잠재 방한여행객 조사 결과 향후 3년 내에 한국여행 의향이 47.0%로 나타났으며, 앞으로 많은 외래 관광객이 한국을 방문할 것으로 예상됨

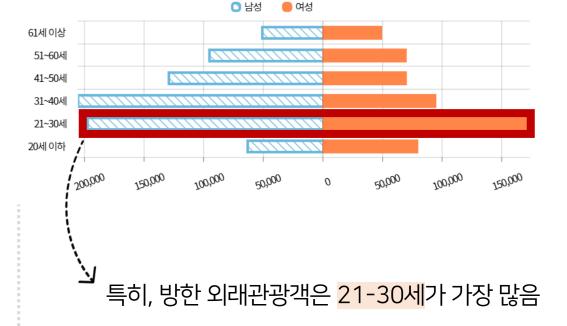




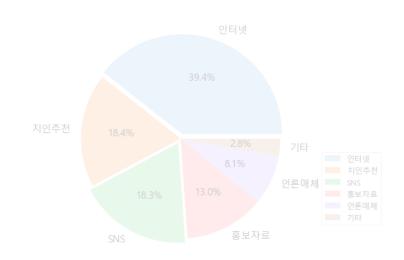
1. 토이 프로젝트 선정 배경

출처: 한국여행협회(KATA)

방한 외래관광객 성·연령별



한국여행 정보 획득경로



방한 외래 관광객의 20-30대는 인터넷, SNS에서 정보를 획득하는 비중이 높은 것으로 나타남

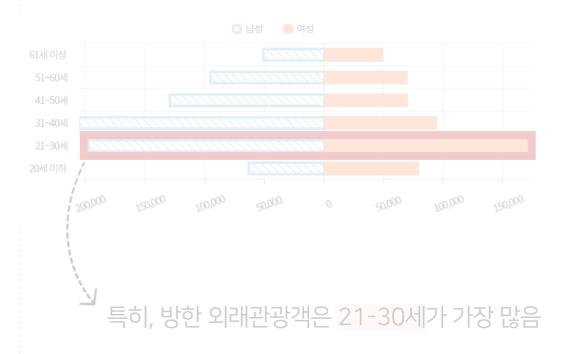




1. 토이 프로젝트 선정 배경

출처: 한국여행협회(KATA)

방한 외래관광객 성·연령별



한국여행 정보 획득경로



방한 외래 관광객의 20-30대는 <mark>인터넷, SNS</mark>에서 정보를 획득하는 비중이 높은 것으로 나타남





1. 토이 프로젝트 선정 배경



현재 SNS상에서 외국인 관광객을 위한 <mark>영문 관광자료</mark>의 수요가 높음

| 전 생애 한국여행 경험 | 19.4% | |
|-------------------------|-------------------|--|
| 향후 3년 내(~2024년) 한국여행 의향 | 47.0% | |
| 한국 방문 예상 시기 | 2024년(35.7%) | |
| | 2022년(32.0%) | |
| | 2023년(28.9%) | |
| | 2021년 7~12월(3.4%) | |

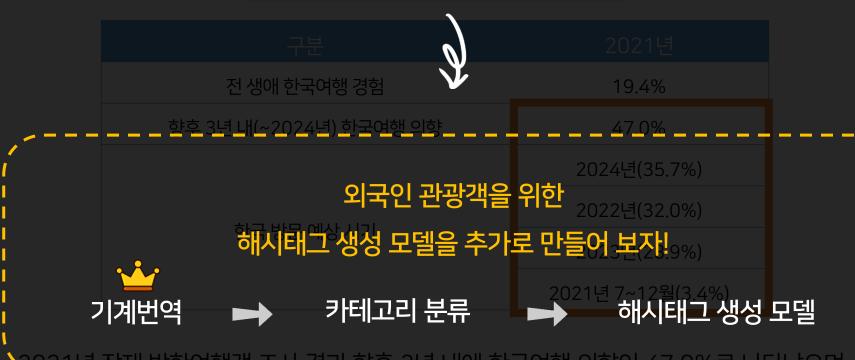
2021년 잠재 방한여행객 조사 결과 향후 3년 내에 한국여행 의향이 47.0%로 나타났으며, 앞으로 많은 외래 관광객이 한국을 방문할 것으로 예상됨



1. 토이 프로젝트 선정 배경



현재 SNS상에서 외국인 관광객을 위한 <mark>영문 관광자료</mark>의 수요가 높음



`2021년 잠재 방한여행객 조사 결과 향후 3년 내에 한국여행 의향이 47.0%로 나타났으며.

앞으로 많은 외래 관광객이 한국을 방문할 것으로 예상됨





1. 토이 프로젝트 선정 배경



단순히 이미 분류한 데이터를 가지고 번역을 진행하면 되지 않나요?

1. 단순히 한국 관광자료에서 해시태그를 추출하여 번역한 자료는 영어 문화권의 표현의 차이를 반영하지 못함



영문 데이터 모델을 구축해 놓으면 추가적인 데이터 수집을 통해 활용 가능할 것

2. 한국 데이터 분류 모델과 기계번역 이후 분류 모델이 똑같이 유의미한 성능이 나올지 알아보고자 함





2. 기계번역

인공 지능을 사용하여 사람의 개입 없이 한 언어에서 다른 언어로 텍스트를 자동으로 번역하는 프로세스





2. 기계번역

인공 지능을 사용하여 사람의 개입 없이 한 언어에서 다른 언어로 텍스트를 자동으로 번역하는 프로세스

통계적 기계 번역 Statistical Machine Translation **SMT**

신경망 기계 번역 **Neural Machine Translation NMT**

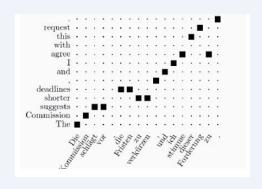




2. 기계번역

SMT

- ✓ 통계기반 기계번역
- ✓ 특정 단어가 나왔을 때 다음 단어가 나올 확률을 구하는 통계적 기법



NMT

- ✓ 신경망기반 기계번역
- ✓ 두 언어의 말뭉치를 학습시켜 번역하는 모델을 구현



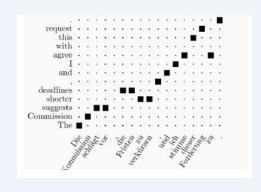


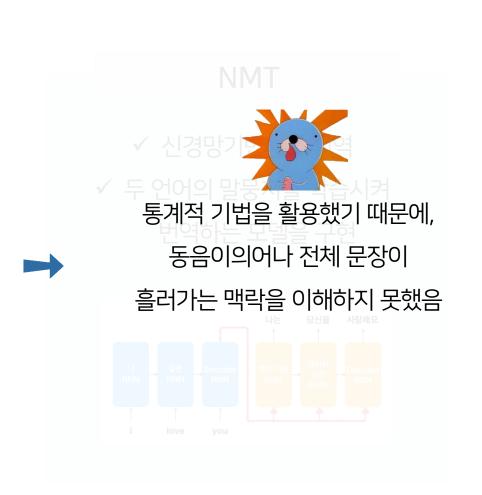


2. 기계번역

SMT

- ✓ 통계기반 기계번역
- ✓ 특정 단어가 나왔을 때 다음 단어가 나올 확률을 구하는 통계적 기법









2. 기계번역

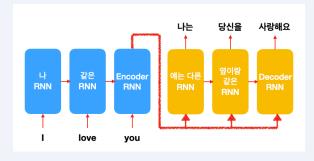


신경망 모델을 활용하여 <mark>단어의 맥락</mark>을 부여, SMT와 달리 양질의 데이터만 있다면 좋은 번역 성능을 얻을 수 있음





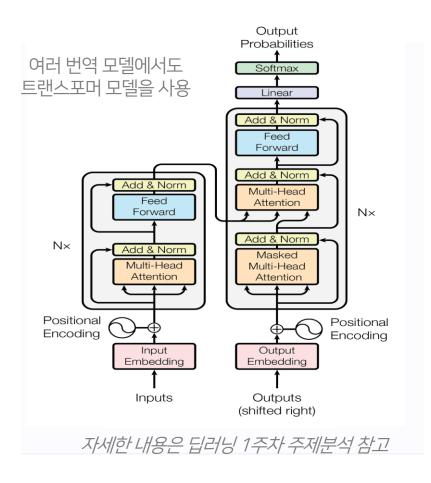
- ✓ 신경망기반 기계번역
- ✓ 두 언어의 말뭉치를 학습시켜 번역하는 모델을 구현







2. 기계번역





- ✓ 신경망기반 기계번역
- ✓ 두 언어의 말뭉치를 학습시켜 번역하는 모델을 구현





◎ 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

Step 1. 말뭉치 토크나이즈

Source: 도깨비에 대한 현대적 활용은 앞으로도 과제가 될 것이다.

Target: The modern use of goblin will be a challenge in the future.



<sos>도깨비/에/대한/현대적/활용은/앞으로도/과제가/될/것/이다.<eos>

<sos>The/modern/use/of/goblin/will/be/a/challenge/in/the/future.<eos>

Step 2. 임베딩 벡터

 $[0, 234, 34, \cdots, 34, 451, 203]$

 $[0, 1234, 3, \cdots, 34, 456, 234]$

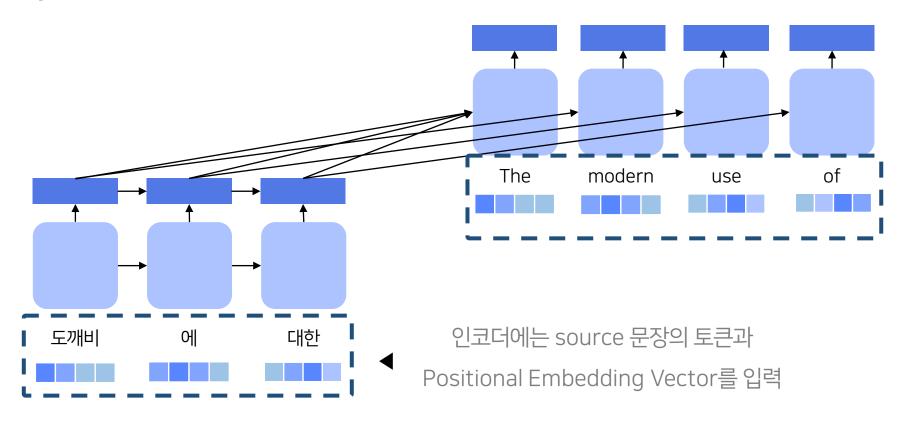


② 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

Step 3. Transformer 모델을 이용한 학습

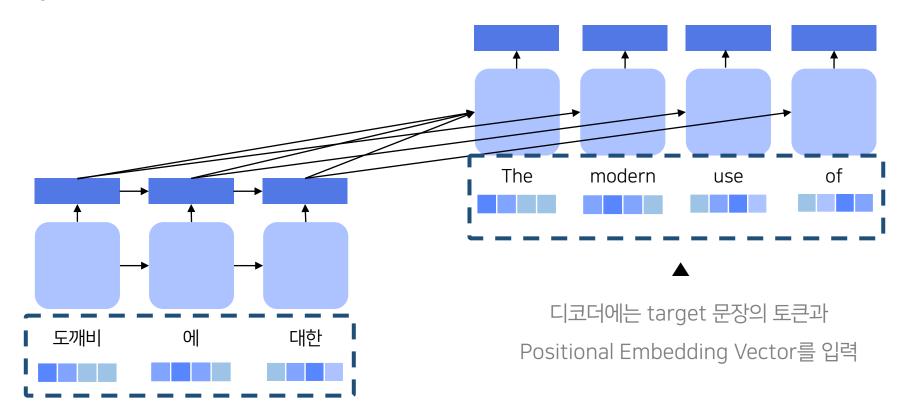






2. 기계번역

Step 3. Transformer 모델을 이용한 학습

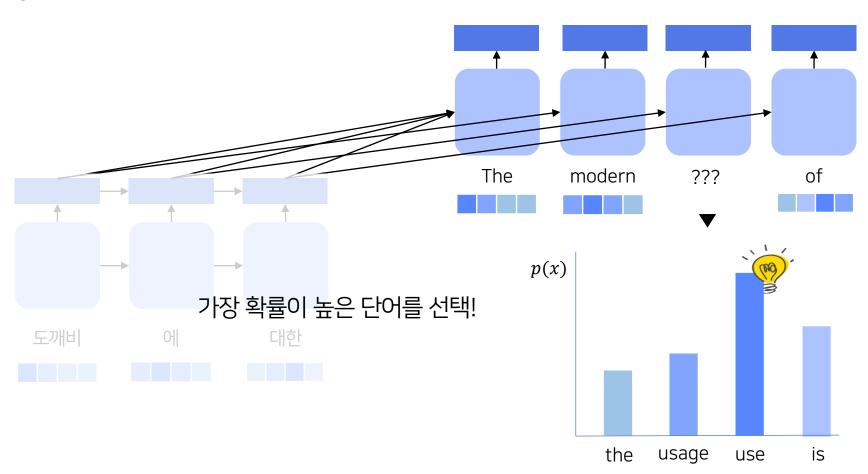






2. 기계번역

Step 4. 학습된 모델을 통해 단어를 한 단어 씩 예측





○ 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

OOV(Out-Of-Vocabulary) 문제

00V에 대한 자세한 설명은 딥러닝팀 3주차 클린업 참고!

Source: 사창시장은 충북 청주시 서원구에 자리 잡고 있다.

Target: The <unk> market is established in <unk> <unk>



'사창', '충북', '청주시', '서원구'와 같은 고유 명사들이 단어 사전에 존재하지 않아 <unk>가 반환되는 문제 발생

국립 국어원에서 웹페이지 크롤링을 통해 고유 명사 단어들을 추가적으로 학습!



○ 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

OOV(Out-Of-Vo

| | Kor | Eng | Kor | Eng |
|---|-----|------------------|-----|------------|
| T | 가경동 | Gagyeon- dong | 가계 | Gagye |
| | 가곡 | Gagok | 가곡동 | Gagok-dong |
| | 가곡면 | Gagok- myeon | 가나안 | Ganaan |
| | 가남읍 | Ganam-eup | 가남정 | Ganamjeong |



국립국어원에서 웹페이지 크롤링을 통해 고유명사 단어들을 추가적으로 학습!



≫ 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

Source: <mark>경기도</mark> 이천시 모가면에 있는 골프장으로 대중제 18홀이다.

Target: it is a golf course that is closed due to golf courses in Gyeonggi-do,

which were preserved for Gyeonggi-do province.

경기도 -> gyeonggi-do, Gyeonggi-do province로 고유명사가 학습된 것을 확인할 수 있음



◎ 03 토이 프로젝트



2. 기계번역

Source: 경기도 이천시 모가면에 있는 골프장으로 대중제 18홀이다.

Target: it is a golf course that is closed due to golf courses in Gyeonggi-do,

which were preserved for Gyeonggi-do province.

하지만 여전히 '이천시', '모가면', '대중제'와 같은 고유명사는 학습이 안 되었고, 문맥이 맞지 않는 번역과 반복되는 구가 늘었음







2. 기계번역

Source: 경기도 이천시 모가면 같은 골프장으로 대중제 18홀이다.

Target: it is a golf course that is closed due to golf courses in Gyeongoldo,

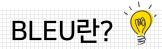
기계번역 모델의 성능을 평가해보자!



○ 03 토이 프로젝트



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

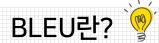


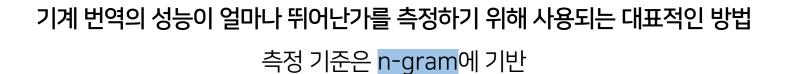
기계 번역의 성능이 얼마나 뛰어난가를 측정하기 위해 사용되는 대표적인 방법 측정 기준은 n-gram에 기반





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)





n- gram 이란?

"N개의 연속적인 단어 나열" n-gram 언어 모델은 카운트에 기반한 통계적 접근을 사용 이전에 등장한 모든 단어를 고려하는 것이 아니라 일부 단어만 고려 *이때 일부단어의 개수가 n을 의미함



◎ 03 토이 프로젝트



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

Human evaluation

사람이 직접 평가 정확하지만 평가하려는 언어에 대한 제한이 발생하며 오랜 시간이 걸림

BLEU







3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

Human evaluation

사람이 직접 평가 정확하지만 평가하려는 언어에 대한 제한이 발생하며 오랜 시간이 걸림



BLEU 🦻

언어에 구애 받지 않고 사용 가능 계산 속도가 빠름





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

단어 개수 카운트로 측정하기



♥ 목표: 한국어- 영어 번역기의 성능을 측정해보자

두 기계 번역기에 같은 한국어 문장을 입력하여 번역된 영어 문장의 성능을 측정하고자 함

Example 1

- •Candidate1: It is a guide to action which ensures that the military always obeys the commands of the party.
- •Candidate2: It is to insure the troops forever hearing the activity guidebook that party direct.
- •Reference1: It is a guide to action that ensures that the military will forever heed Party commands.
- •Reference2: It is the guiding principle which guarantees the military forces always being under the command of the Party.
- •Reference3: It is the practical guide for the army always to heed the directions of the party.



>>> 03 토이 프로젝트



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

단어 개수 카운트로 측정하기



♥ 목표: 한국어- 영어 번역기의 성능을 측정해보자

두 기계 번역기에 같은 한국어 문장을 입력하여 번역된 영어 문장의 성능을 측정하고자 함

번역된 문장

Example 1

•Candidate1: It is a guide to action which ensures that the military always obeys the commands of the party.

•Candidate2: It is to insure the troops forever hearing the activity guidebook that party direct.

•Reference1 It is a guide to action that ensures that the military will forever heed Party commands.

•Reference2 | It is the guiding principle which guarantees the military forces always being under the command of the Party.

•Reference3 It is the practical guide for the army always to heed the directions of the party.

정답으로 비교되는 문장





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

단어 개수 카운트로 측정하기

<유니그램 정밀도>

Unigram Precision =

ref들 중에서 존재하는 ca의 단어의 수 *ca*의 총 단어 수

번역된 문장을 정답문장(사람이 번역한 문장)들과 비교하여 성능을 측정!

*직관적인 성능 평가 방법

: 정답문장들 중 한 번이라도 등장한 단어의 개수를

번역된 문장에서 세고, 이를 번역된 문장의 총 단어 수로 나눠줌





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

단어 개수 카운트로 측정하기

Example 1

•Candidate1: It is a guide to action which ensures that the military always obeys the commands of the party.

•Candidate2: It is to insure the troops forever hearing the activity guidebook that party direct.

•Reference1: It is a guide to action that ensures that the military will forever heed Party commands.

•Reference2: It is the guiding principle which guarantees the military forces always being under the command of the Party.

•Reference3: It is the practical guide for the army always to heed the directions of the party.

Ca1의 단어들은 Ref1, Ref2, Ref3에서 전반적으로 등장 반면, Ca2는 그렇지 않음



Ca1이 Ca2보다 더 좋은 번역 문장



Candidate1 정확도 =
$$\frac{17}{18}$$

Candidate2 정확도 =
$$\frac{8}{14}$$



○ 03 토이 프로젝트



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

중복을 제거하여 보정하기

Example 2

•Candidate: the the the the the

•Reference1 : the cat is on the mat

•Reference2: there is a cat on the mat

Candidate는 the만 7개가 등장한 터무니 없는 번역 하지만 이 번역은 앞서 배운 유니그램 정밀도에 따르면 7/ 7=1이라는 최고의 성능 평가를 받게 됨



➡ 유니그램 정밀도를 다소 보정할 필요성 존재



≥> 03 토이 프로젝트



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

중복을 제거하여 보정하기

Example 2

•Candidate: the the the the the

•Reference1: the cat is on the mat → "the"가 최대 두번 등장

•Reference2: there is a cat on the mat

Modified Unigram Precision = $\frac{ca$ 의 각 유니그램에 대해 count를 수행한 값의 총 합 ca의 총 단어 수

정밀도의 분자를 계산하기 위한 각 유니그램의 카운트는

"유니그램이 하나의 Ref에서 최대 몇 번 등장했는지를 카운트 하는것"으로 수정

Ca의 기존 유니그램 정밀도는 7/7=1이었으나 보정된 유니그램 정밀도는 2/7와 같이 변경





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

문장 간결성 패널티(Sentence brevity penalty)

Example 3

•Candidate: the cat

•Reference1 : the cat is on the mat

•Reference2: there is a cat on the mat

번역된 문장이 간결하면 유니그램 정밀도의 분모가 작아지므로 번역 문장의 정확도와 상관없이 정밀도가 올라감



문장 간결성에 대해 패널티를 부여





3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

문장 간결성 패널티(Sentence brevity penalty)

Example 3

•Candidate: the cat

•Reference1: the cat is on the mat

•Reference2: there is a cat on the mat

Reference 문장의 길이를 고려하는데, candidate 문장과 가장 길이가 비슷한 Reference 문장의 길이를 best match length(r)라고 함

▼ Brevity penalty (c: candidate 문장의 길이)

▼ 최종적인 BLEU 점수

$$BP = \begin{cases} 1 & \text{, if } c < r \\ e^{(1-\frac{r}{c})} & \text{, if } c \ge r \end{cases}$$

$$BLEU = BP * exp (\sum_{n=1}^{N} W_n log P_n)$$

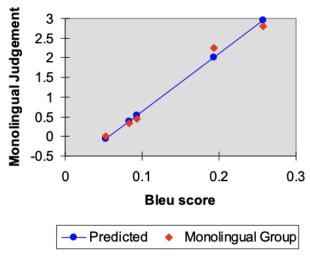


○ 03 토이 프로젝트

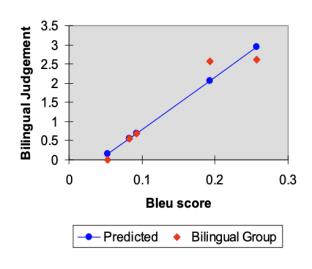


3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)

사람이 직접 번역한 평가한 결과 VS BLEU score 비교



▲ monolingual인 사람의 평가 결과



▲ bilingual인 사람의 평가 결과

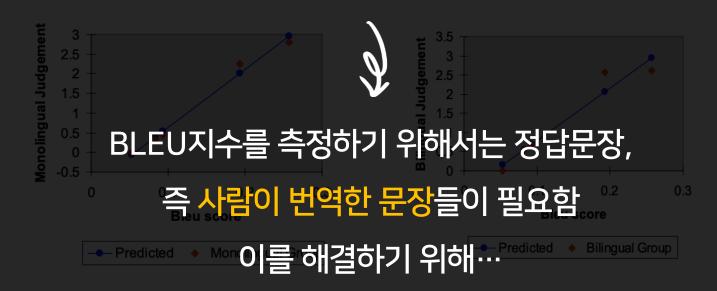
실제 사람이 평가한 결과와 BLEU SCORE가 거의 유사



3. BLEU(Bilingual Evaluation Understudy)



^{사람이} 하지만 여기서 한가지 <mark>문제</mark>가 발생 ^{e 비교}



▲ monolingual인 사람의 평가 결과

▲ bilingual인 사람의 평가 결과

실제 사람이 평가한 결과와 BLEU SCORE가 거의 유사





4. 기계번역의 성능 평가

P-SAT의 영어 능력자분들께 도움을 받았습니다

고분회귀 징글팀장



딥러닝 다니엘



선대 Fox



시계열 금수저



열정데마 썬샤인



범주 실세







4. 기계번역의 성능 평가

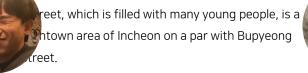
다음과 같은 문장들을…

- 1. 젊음으로 꽉 들어찬 로데오거리는 부평문화의거리와 함께 인천을 대표하는 번화가다.
- 2. 선사시대를 테마로 한 박물관으로 다양한 선사 시대 모형 유물들이 전시되어 있다.
- 3. 40년에 걸쳐 형성된 부평해물탕거리에서는 인천 앞바다에서 공수해온 제철의 싱싱한 해산물로 끓인 해물탕을 맛볼 수 있다.



4. 기계번역의 성능 평가

다음과 같이 번역해주셨습니다!



- 2. This place is the prehistoric themed museum, displayed with various kinds of prehistoric relics.
- 3. In Bupyeong Seafood Soup street formed over the 40 years, you can try Seafood Soup made with fresh seafoods e caught off the coast of Incheon.

reet full of youths is the representative of Incheon along with Bupyeong culture street.

- 2, 1515 a prehistoric ages themed museum, where a lot of prehistoric relic models are displayed.
- 3. At Bupyeong Haemultang Street, formed over 40 years, you can enjoy spicy seafood stew made of fresh seafood from the coast of Incheon.

treet, a street full of youth, is the most famous t as well as Bupyeong Cultural Street in Incheon. ehistoric-Age-themed museum exhibits numerous kinds of contemporary model remains.

3. You can try a seafood soup made from in-season fresh seafoods taken from Incheon-nearby sea at 'Bupyeong Seafood Soup Street' where it has over 40 years history.

treet, full of youth, represents Incheon's main ng with Bupyeong Munhwa Street.

s prehistory museum where various prehistoric relics are exhibited.

3. At Bupyeong Haemultang Street which has 40 years of history, you can try Haemultang which is cooked with fresh seasonal seafood from Incheon offshore.



l Rodeo Road and Bupyeong Culture Street resents Incheon.

ehistoric figures and statues are displayed through a prehistoric-themed museum.

3. Seafood soup made with fresh seafood caught from the Incheon sea can be tasted at the 40-year-old Bupyeong Seafood Street.

> t that filled with youth and Bupyeong Culture er are a representative mainstreet of Incheon.

- 2. It is a prehistoric museum which has various prehistoric model artifacts.
- 3. At Bupyeong Seafood Stew Street, which has been formed over 40 years, you can taste seafood stew made of fresh seafood from the coast of Incheon.





4. 기계번역의 성능 평가

Source

젊음으로 꽉 들어찬 로데오거리는 부평문화의거리와 함께 인천을 대표하는 번화가다.

Reference Feat.(P-SAT) Rodeo Street full of youth is a representative downtown in Incheon along with

Bupyeong Culture Street...



Transformer

In addition, the gyeongin country is a street that specializes in culture and

romance of the majority.

BLEU score -> 7.5656e-155

Cumulative 1-gram: 0.529412

Cumulative 2-gram: 0.257248

Cumulative 3-gram: 0.000000

Cumulative 4-gram: 0.000000

1-gram과 2-gram에서는 어느정도 점수가 나왔지만,

3-gram부터는 점수가 0점이 나와

최종적인 BLEU score가 매우 낮음



>> 03 토이 프로젝트



4. 기계번역의 성능 평가

Source

선사시대를 테마로 한 박물관으로 다양한 선사 시대 모형 유물들이 전시되어 있다.

Reference Feat.(P-SAT)

It is a prehistoric museum which has various prehistoric model artifacts...



Transformer

various models of the bronze age are held in the morning using the training museum.

BLEU score -> 1.4488e-231

Cumulative 1-gram: 0.400000

Cumulative 2-gram: 0. 000000

Cumulative 3-gram: 0.000000

Cumulative 4-gram: 0.000000

1-gram을 제외하고는

모든 n-gram 점수가 0점인 것을 확인 가능





4. 기계번역의 성능 평가

40년에 걸쳐 형성된 부평해물탕거리에서는 인천 앞바다에서 공수해온 제철의 싱싱한 해산물… Source

Reference Formed over the course of 40 years Bupyeong Haemultang Street offers Haemultang cooked with fresh seasonal seafood ... Feat.(P-SAT)

Transformer

the fukujuen was a full service country in which was added over 60 years old and it can be said that the instant street in the middle.

BLEU score -> 5.5026e-155

Cumulative 1-gram: 0.481481

Cumulative 2-gram: 0.136083

Cumulative 3-gram: 0.000000

Cumulative 4-gram: 0.000000

1-gram과 2-gram에서는 어느정도 점수가 나왔지만,

3-gram부터는 점수가 0점이 나와

최종적인 BLEU score가 매우 낮음





4. 기계번역의 성능 평가

문맥에 맞지 않은 단어, 고유명사의 부족,



낮은 BLEU Score





4. 기계번역의 성능 평가

문맥에 맞지 않은 단어, 고유명사의 부족,



낮은 BLEU Score



낮은 기계번역 성능 때문에 **파**파고를 이용하여



○ 03 토이 프로젝트

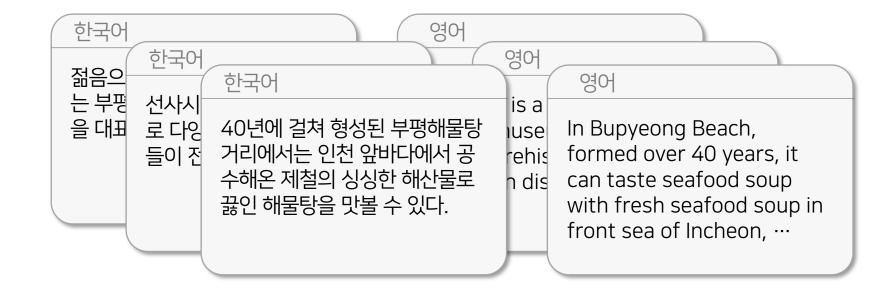


4. 기계번역의 성능 평가



파파고 크롤링을 위한 셀레니움 활용

#셀레니움: 웹 애플리케이션 자동화 및 테스트를 위한 포터블 프레임워크







4. 기계번역의 성능 평가

젊음으로 꽉 들어찬 로데오거리는 부평문화의거리와 함께 인천을 대표하는 번화가다. Source

Reference Rodeo Street full of youth is a representative downtown in Incheon along with Feat.(P-SAT) Bupyeong Culture Street ···

Rodeo Street filled with youth is a representative downtown of Incheon along with Bupyeong Culture Street.

BLEU score -> 0.819618

Cumulative 1-gram: 1.000000

Cumulative 2-gram: 0.966092

Cumulative 3-gram: 0.902713

Cumulative 4-gram: 0.819619

Reference와 비교해도 큰 차이를 못 느낄 번역 BLEU score가 매우 높음



≫ 03 토이 프로젝트



4. 기계번역의 성능 평가

선사시대를 테마로 한 박물관으로 다양한 선사 시대 모형 유물들이 전시되어 있다. Source

Reference Feat.(P-SAT)

It is a prehistoric museum which has various prehistoric model artifacts...



It is a museum with the theme of prehistoric times and exhibits various prehistoric model artifacts.

BLEU score -> 0.352578

Cumulative 1-gram: 0.937500

Cumulative 2-gram: 0.750000

Cumulative 3-gram: 0.588814

Cumulative 4-gram: 0.352578

1-gram에서는 높은 값을 보여주나,

n이 커질수록 점점 줄어들어

최종 BLEU score는 높지 않음





4. 기계번역의 성능 평가

40년에 걸쳐 형성된 부평해물탕거리에서는 인천 앞바다에서 공수해온 제철의 싱싱한 해산물… Source

Reference Formed over the course of 40 years Bupyeong Haemultang Street offers Feat.(P-SAT) Haemultang cooked with fresh seasonal seafood ...

At Bupyeong Seafood Soup Street which has been formed over 40 years you can t aste seafood soup boiled with seasonal fresh seafood ...

BLEU score -> 0.764851

Cumulative 1-gram: 0.962963

Cumulative 2-gram: 0.902671

Cumulative 3-gram: 0.838628

Cumulative 4-gram: 0.764851

1-gram에서 높은 값을 보여주고,

n이 커질수록 점점 줄어들지만

감소폭이 크지 않아 최종 BLEU score는 준수함







Semultang cooked with fresh seasonal seafood ...



최종적으로 파파고로 번역한been formed over 40 years you can t

데이터셋 사용!

04 토이 프로젝트 결과







1. 한국어 데이터와 한-영 번역데이터 성능 비교

최종선택모델을 통한 한국어 데이터 분류



번역이후 영어 데이터 분류

한글 text 데이터를 영어로 번역한 이후 성능은 어떨까?

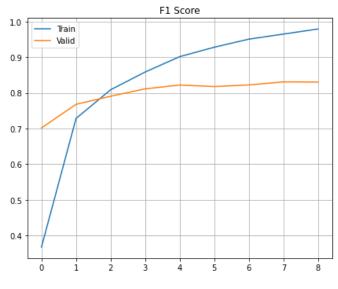




1. 한국어 데이터와 한-영 번역데이터 성능 비교

1. F1- SCORE 비교

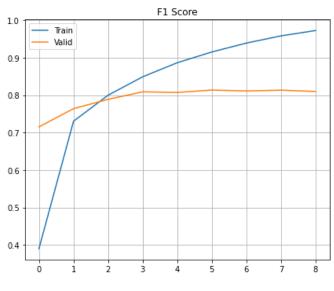
한국어 데이터 분류한 모델



▲ Multi Modal

Test F1: 0.8728

영어 데이터 분류한 모델



▲ 한영 번역 모델

Test F1: 0.8459

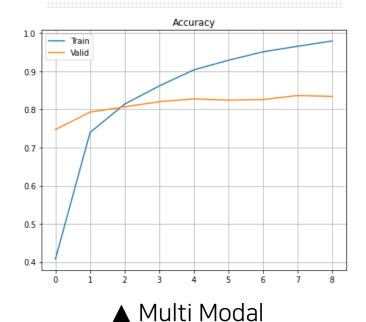




1. 한국어 데이터와 한-영 번역데이터 성능 비교

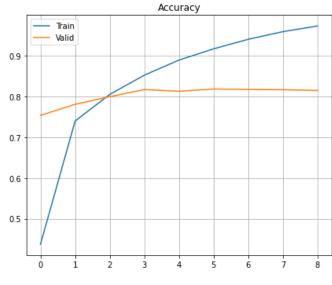
2. Accuracy 비교

한국어 데이터 분류한 모델



Test acc: 0.8744

영어 데이터 분류한 모델



▲ 한영 번역 모델

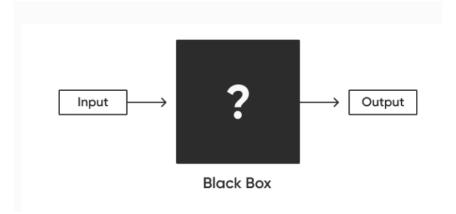
Test acc: 0.8464





1. 한국어 데이터와 한-영 번역데이터 성능 비교

한-영 번역 모델이 성능이 낮은 이유는?



딥러닝은 블랙박스 모델이기에 정확한 해석은 힘들지만 그래도 예상해보자면…





1. 한국어 데이터와 한-영 번역데이터 성능 비교

한-영 번역 모델이 성능이 낮은 이유는?

다음의 이유일 것으로 추측

- ① 번역 성능이 충분하지 않음
 - ② 고유명사 번역의 문제



"혜화수산" 이라는 상호명을

"Hyehwa Seafood Restaurant"가 아니라 "HyehwaSUSAN"으로 반영

04 최종 결과



1. Multi Modal 과 영-한 번역 모델 비교

한-영 번역 모델이는이 낮은 이유는?

하지만 한 영 번역 모델의
① 번역 성능의 불완전성
평가 지표 점수도 꽤 높기 때문에
충분히 활용 가능하다고 판단!

해시태그 출력으로 가보자구~

이제 KeyBERT를 통한

"혜화 수산" 이라는 상호명을

"Hyehwa <mark>Seafood Restaurant</mark>"가 아니라 "Hyehwa <mark>SUSAN</mark>"으로 반영







2. KeyBERT 결과 비교

한국어 기반

수도권에서 가까운 위치, 문산천을 따라 걷는 산 책코스, 한여름 더위를 날려버릴 시원한 물놀이 장 등 가족이 함께 즐기기 좋은 캠핑장이다…



위치 # 눈썰매장 # 캠핑장 # 한여름 # 문산천

번역 모델 기반

Located close to the metropolitan area, it is a good camping site for families to enjoy together, including a walking course along Munsancheon Stream, and a cool water playground to blow away the midsummer heat...



camping # outdoor # summer # playground # pool





2. KeyBERT 결과 비교

한국어 KeyBERT 방식

형태소 분석기를 통해 명사 추출



추출한 명사들을 SBERT를 통해 수치화



문맥과의 코사인 유사도를 계산해 키워드 추출

영어 KeyBERT 방식

```
# kw_model = KeyBERT()
# keywords = kw_model.extract_keywords(df.iloc[0,6])
```

영어는 교착어가 아니기 때문에 바로 코사인 유사도를 계산해 키워드 추출이 가능함





2. KeyBERT 결과 비교



TEST_07277에 대한 image_data



한국어 기반

위치 # 눈썰매장 # 캠핑장 # 한여름 # 문산천

번역 모델 기반

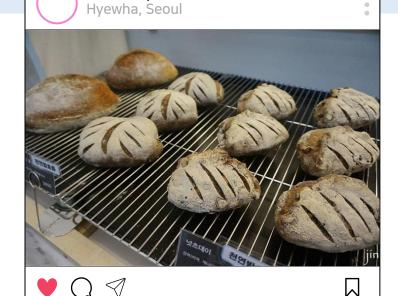
camping # outdoor # summer # playground # pool

한국어 기반, 번역 모델 기반 각각에서 다른 스타일의 해시태그 출력 가능





3. 최종 결과 출력



Psat_deep

♥ 610 Likes

카테고리 분류와 키워드 추출을 통한 최종 해시태그 출력!





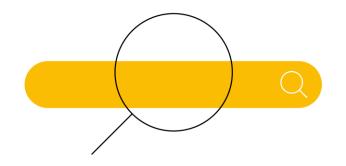






1. 성과





#음식 #음식점 #바/까페 #카페

#생크림 #송파구 #베이커리 #딸기



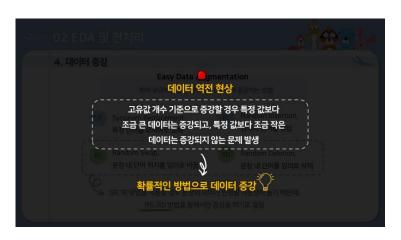
카테고리도 해시태그로 활용함으로써 검색의 접근성이 높아짐

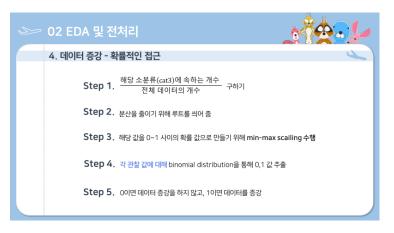




1. 성과







1주차 주제분석 PPT를 참고해주세요~

확률적인 방법으로 데이터를 증강하는 방법을 고안 💡



→ 불균형한 데이터임에도 라벨 수가 적은 데이터 예측에 성공





2. 한계

데이터셋의 문제

| id | lmg_path | Overview | Cat1 | Cat2 | cat3 |
|-----------------|-----------------------------------|--|------|------|------|
| TRAIN_ 09562 | ./image/train/T RAIN_09562.jpg | 구매탄 시장은 경기도 수원시 영통구의 유일한 재래시장이다. ₩n50년 전통의 역사를 | 쇼핑 | 쇼핑 | 상설시장 |
| TRAIN_ 09572 | ./image/train/T RAIN_09572.jpg | 영산포풍물시장은 일제강점기 에 형성된 장으로, 영산포 포구 가 번성하였을 때에는 서남해 | 쇼핑 | 쇼핑 | 5일장 |
| ••• | ••• | | ••• | ••• | ••• |



▲ 텍스트 데이터 셋

▲ 이미지 데이터

라벨링이 애매하고, 이미지 데이터의 일관성이 부족해 명확한 분류에 한계가 존재





2. 한계

기계번역 성능의 한계

기계번역모델을 구현하는 과정에서 Tokenizer의 선택과 적은 데이터셋으로 인해 성능이 잘 나오지 않았음

예시) 기계번역모델에서 '고유명사 ' 를 Unknown 토큰으로 반환











3. 제언

데이터 분류 관련 제언

한국관광공사가 관광지점 정보 (POI: point of interest) 데이터를 구축할 때

① 카테고리를 더 세분화하고 ② 개념이 겹치지 않게 분류할 것 ③ 일관된 이미지 데이터 구축

[라벨 16211]경기도 남양주시의 천마산 산자락에 자리잡고 있는 몽골문화촌은 1998년 남양주시와…

|라벨 150] 충남 북부 해안에 접해있는 단호박올리고 마을은 서해안 고속도로 충남의 관문에…

각각 "이색거리", "농, 산, 어촌체험"으로 분류되어 있음 각 분류보다는 "이색문화마을 " 이라는 카테고리를 새로 생성





3. 제언

데이터 분류 관련 제언

한국관광공사가 관광지점 정보 (POI: point of interest) 데이터를 구축할 때

① 카테고리를 더 세분화하고

② 개념이 겹치지 않게 분류할 것

③ 일관된 이미지 데이터 구축

[라벨 97] 서울시 강남구 신사동에 자리한 근린<mark>공원</mark> 이다. 1970년 3월 10일 박정희 전 대통령은 도산 안 창호 선생이 이 나라 자주와 독립을 위해…

[라벨 158] 도심에 있는 큰 규모의 <mark>공원</mark>으로 가족들 과 나들이하기에 좋은 곳이다. 나무 데크 길과 운동기 구, 쉼터 등이 잘 조성되어 있으며, 공원을…

각각 "자연생태관광지", "공원"으로 분류되어 있음 "공원"이라는 개념이 겹침





3. 제언

데이터 분류 관련 제언

한국관광공사가 관광지점 정보 (POI: point of interest) 데이터를 구축할 때

- ① 카테고리를 더 세분화하고
- ② 개념이 겹치지 않게 분류할 것
 - ③ 일관된 이미지 데이터 구축





Ex) 음식점에 관련된 카테고리는 음식사진이든 가게사진이든 하나로 통일





4. 의의, 기대효과





① 관광정보의 생산을 인공지능의 힘으로 자동화 더 적은 공공의 예산으로 더 많은 POI 데이터 만들 수 있음

② 이를 해시태그로 활용하여 SNS상에서 국내 관광정보의 접근성을 향상할 수 있음





국내 관광 활성화에 도움

06 후기









딥러닝 보나(우주소녀)



한 학기 동안 예찬 오빠와 윤아, 민이, 승민이랑 함께하는 딥러닝 팀원으로 활동할 수 있어서 너무 행복했습니다,,,,♡ 능력자 팀장님과 팀원들을 만나서 정말 많이 배우고 성장할 수 있는 기회였던 것 같습니다. 벌써 피셋에 들어온 지 1년이 다 되어 가네요,,,, 뿌듯하기도 하고 아쉽기도 합니다ㅎㅎ 이번 학기 다들 너무 고생많았고 우리 팀 두 민이들은 한학기 더 파이팅이야!!

딥러닝 임현주

정말 배워보고 싶었던 분야였던 딥러닝팀의 일원으로서 한학기를 보낼 수 있어서 행복했습니다. 어렵고 복잡한 내용일수도 있는데, 팀장님께서 교안을 정말 정성스럽게 써주신 덕분에, 그리고 궁금한 점이나 모르는 점이 있으면 잘 알려주는 우리 팀원분들 덕분에 덜 힘들게 배우며 지금까지 올 수 있었던 것 같습니다. 부족한팀원과 함께 하느라 다들 고생했어요 아직 부족하지만 여기서 배운걸 시작으로 저는 멋진 사람이 될 거랍니다! 한 학기동안 감사했습니다!







딥러닝 다니엘



한 학기 동안 딥러닝 팀으로 함께하게 되어서 정말 영광이었습니다! 클린업 기간에도, 주분 기간에도 정말 배울 게 많고 부족한 점이 많다는 걸 느꼈습니다ㅠㅠ 킹왕짱 딥예찬님과 피셋의 자랑 시언언니, 윤아언니, 승민이와 함께 하면서 많이 배우고 성장한 거 같습니다! 다들 고맙습니다! 딥러닝팀 사랑해요!!!!!!!

딥러닝 강남

어느새 벌써 한 학기가 지나간 주제분석 3주차 입니다. 통계에서 생소한 딥러닝이라는 분야를 처음 배웠던 게 엊그제 같은데 벌써 끝이라니 감개무량하네요. 인생의 그 어느 때보다도 가파른 기울기를 가지고 성장했고 피셋을 통해 이것보다 더 빠르게 성장할 것이라는 기대도 생기네요. 그러면서 만나게 된 딥러닝 팀원, 예찬, 시언, 윤아, 민 외의 다른 피셋 구성원들도 더 나은 나를 위한 좋은 자양분이었던 것 같습니다. 다시 생각해봐도 쉬운 일은 없었고 아쉬운 일도 많은 시원섭섭한 한 학기였습니다. 29기 및 학회장팀 분들은 다시 만났을 때 더 높은 곳에서 뵙기를, 같은 30기 동기들은 다음 학기에 더 나은 피셋을 위해 잘 부탁드리겠습니다. 한 학기 동안 고생 많으셨습니다.



>>> 06 후기







로피탈!! 을 외치던게 어제같은데 벌써 피셋이 끝나다니 시간 정말 빠르군요. 맨 처음 피셋에 들어와서 딥러닝팀에서 지 멘과 함께 딥러닝을 처음 배웠었는데 부족한 제가 참 뭐라고 이렇게 팀장까지 하게되어 주제분석을 이렇게 마무리짓게 되었습니다.. 그래도 우리 딥러닝 이사님 시언이, 딥러닝 국장님 윤아, 딥러닝 다니엘 민이, 그리고 차기 딥러닝 팀장을 맡을 승민이까지 모두랑 같이 잘 헤쳐나가서 잘 마무리할 수 있었던 것 같네요.. 피셋 안하면 큰일난다고 해서 들어왔었는데, 정말 안했으면 큰일났을 뻔 했네요. 피셋을 통해 정말 많이 성장할 수 있는 기회였던 것 같습니다! 다른 팀 분들도 정말 고생많으셨구, 신입분들은 남은 한 학기동안 열심히 성장하셨으면 좋겠습니다. 저희는 먼저 갈게요! 하하하하하





감사합니당