

텍스트기반 기상-AI 검색기 개발

인수인계서

1. 인수인계 담당자 연락처: 장요엘 wkddydpf@kaist.ac.kr
2. Github repo:
 - a. development code repo: <https://github.com/joeljang/KoBART-summarization> (private repo 여서 인수인계 담당자에게 invitation 필요)
 - b. deployment code repo: <https://github.com/soyoung97/weather>
3. TODO:
 - (COMIS) 개선사항:
 - 위험기상을 입력하는 경우 위험기상 기본 검색 결과가 아닌 분석장 결과를 전시함. pseudo url 의 결과가 실제 검색 조건과 매칭이 안되는 경우가 많이 있어서 URL Mapping 하는데 exception 이 자주 발생됨. -> 정확도 및 generalization ability 개선
 - 날짜 포함 검색어는 인식하지 못함, '어제' 키워드만 인식
 - 과학원 키워드 '지상일기도에 적외선 위성 영상 중첩'의 경우 다수의 검색 결과가 존재하지만 하나의 검색 결과만 전시
 - (NL2SQL) [Tibero](#) 사용한 sample DB 구축
 - (NL2SQL) Template 추가
 - (NL2SQL) Template matching 성능 개선
 - Korean Sentence Transformer 로 Multilingual Sentence Transformer 대체
 - 템플릿에 대한 Contrastive learning
4. 세부 사항:
 - a. Output space vocab size
Total Entry # : 12,943
Max Depth : 7
Possible outputs in each depth:
 $1 * 1 * 25 * 354 * 31 * 5 * 3 = 4,115,250$ possible output combinations
 - b. Increase robustness to noise
Give little turbulence to the training dataset to make it more robust to typos, etc. 1) insert/delete space 2) randomly delete punctuation
two evaluation set (clean, noise)

c. COMIS 모델 정확도

EM ~ 88%

d. Output control

생성 후 Rule-based 필터링 진행

e. 응답 메시지 형태

Request format:

```
source: "오늘의 UM전구 저기압이동경로"
date: "2021-10-18 00:00:00"
sourceType: "text"
responseChannel: "aiw-response"
```

Response format:

```
{
  pseudoList:[
    {site:"COMIS",
      pseudo:"일기도_예보장?동적선택1=저기압이동경로&동적버튼1=KIM전구&입력1=202109241134"},
    {site:"선진예보",
      pseudo:"일기도_분석장?동적선택1=KIM&동적선택2=3시간:지상&동적선택3=기본&입력1=202109241134"}
  ],
  extremeValue:[
    "select * from TB_COMIS_TABLE WHERE DATE=....",
    "select * from TB_COMIS_TABLE2 WHERE DATE=...."
  ]
}
```

요청 메시지에 날짜를 지정하는 검색어가 없는 경우 입력1 생략

f. SQL Template Augmentation

Variable: 숫자, 날짜, 위치,

Template: 최저 / 최고/ 최저최고, 온도/풍속/강수량/적설, 일단위/월단위

g. DB Dump 와 schema (LK Lab Google Dirve 에 저장됨, LK Lab 소속 아니면 인수인계시 invitation 필요)

2021 기상과학원 > Data > COMIS_DB

h. NL2SQL 모델 정확도

현재 우리는 14 개의 템플릿을 보유하고 있고, 템플릿 매칭의 정확도는

56 개의 평가 데이터에 대해서 21.43%(12/56)이다. 모델이 템플릿을 정확하게

골랐을 경우 를 기반의 슬롯 채우기의 정확도는 100%이다. 따라서 구현된

모델은 56 개의 평가 데이터에 대해서 21.43%(12/56)의 정확도를 가진다.

i. GPU 버전과 CPU 버전을 선택적으로(옵션) 구동