BIG_PY

버트를 활용한 키워드 추출

박데이터전공 황현수 박데이터전공 김강현 글로벌경영 신보비

목차페이지입니다

01

모델 도식화

모델의 흐름 소개

02

speech to text

음성테이터를 텍스트로 변 화 03

맞춤법 자동 검사

맞춤법 검사 후 명확한 문장 으로 변환

04 개체명 인식

개체명 인식을 통해 문 장 요약 **05** 활용방안

응급상황에서의 활용 자동 요약기능

모델도식화

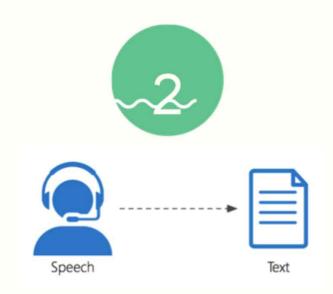


모델도식화



SST (speech to text)

사람이 말하는 음성 언어를 컴퓨터가 해석해 그 내용을 무자 데이터로 전환하는 기술





라이브러리 사용

speechrecognizer 라이브러리를 사용.



인스턴스 생성

음성을 텍스트로 변경하기 위해 speechrecognizer 를 인스턴스화

이 때 객체화 된 라이브러리를 이용해 wav 소스에서 텍스트를 추출



오디오 소스에서 음성 기록

오디오 파일에서 초단위로 음성을 기록 이 기록된 오디오 정보에서 텍스트를 추출

import speech_recognition as sr

r = sr.Recognizer()

with sr.AudioFile(sound_file) as source:
 audio = r.record(source)
text_1 = r.recognize_google(audio, language='ko-KR')

SST

speech to text

- !pip install speechrecognition
- Looking in indexes: https://us-python.pkq.de Collecting speechrecognition

Downloading SpeechRecognition-3,9,0-py2,py3-none-any,whi (32,8 MB)

Collecting requests>=2,26,0
Downloading requests-2,28,2-py3-none-any,whl (62 kB)

Requirement already satisfied: idna<4,>=2.5 in /usr/local/lib/python:
Requirement already satisfied: urllib3<1,27,>=1,21.1 in /usr/local/lib/
Requirement already satisfied: certifi>=2017,4,17 in /usr/local/lib/p
Requirement already satisfied: charset-normalizer<4,>=2 in /usr/local
Installing collected packages: requests, speechrecognition
Attempting uninstall: requests

Found existing installation: requests 2,25,1
Uninstalling requests-2,25,1:
Successfully uninstalled requests-2,25,1

Successfully installed requests-2,28,2 speechrecognition-3,9,0

[] %cd /content/drive/MyDrive

/content/drive/MyDrive

```
import speech_recognition as sr
sound file = 'voice.way'
def sst (sound_file):
  r = sr,Recognizer()
  with sr.AudioFile(sound_file) as source:
     audio = r.record(source)
  text_1 = r,recognize_google(audio, language='ko-KR')
  return text 1
sst(sound_file)
result2:
{ 'alternative': [ { 'confidence': 0,87675762,
                       'transcript': '고려대학교 김광현은 11시 30분 점심을 먹었다'}.
                    {'transcript': '고려대학교 김강현은 11시 30분 점심을 먹었다'},
                    {'transcript': '고려대학교 김광현은 11시 30분 먹었다'},
                    {'transcript': '고려대학교 김광현은 11시 30분'},
                    {'transcript': '고려대학교 김강현은 11시 30분 먹었다'}].
   'final': True}
'고려대학교 김광현은 11시 30분 점심을 먹었다'
```

맞춤법 자동검사

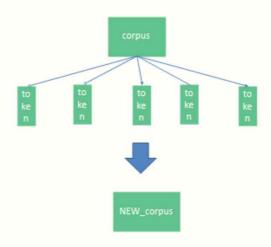


음성데이터를 텍스트로 변환하는 결과에서 맞춤법이 이상한 단어나 어색한 문장이 있으면 맞춤법 검사를 통해 올바르고 정확한 문장으로 수정



웹스크래핑

웹 스크래핑을 통해 네이버의 맞춤법 검사기를 파싱하여 결과 도출



최대 500자까지 제공하기에 corpus에서 500자 단위로 토큰화 토큰 별 결과를 합쳐서 NEW_corpus 생성

맞춤법 검사

맞출법 크롤링

```
[44] def text_checker(error_text):
       if len(error_text) >= 500:
         ready_list = []
         check_list=[]
         while (len(error_text) >= 500):
           temp_str = error_text[:500]
           last_space = temp_str,rfind(' ')
           temp_str = error_text[0:last_space]
           ready_list,append(temp_str)
           error_text = error_text[last_space:]
         ready_list,append(error_text)
         for i in range(len(readv_list)):
           check_list.append(check(ready_list[i]),checked)
         sum_check_list = ' ',join(check_list)
         return sum_check_list
       else:
         return check(error_text),checked
```

```
      [71] error_text = "여기 안암역압에 사람이 쓰러져있어요 교려대 학생같은데빨리 와주세요"

      [72] sent1=text_checker(error_text) sent1

      다이기 안암역 앞에 사람이 쓰러져있어요 고려대 학생 같은데 빨리 와주세요"
```

네이버 맞춤법 크롤링을 통해 맞춤법 교정

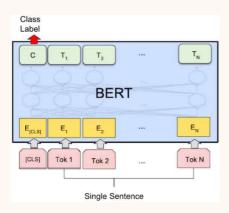
개체명 인식

텍스트를 받아 토큰별로 개체명 Tag를 붙여 반환



사용 모델

KLUE - BERT





KLUE-BERT는 한국어 자연이처리 벤치마크 데이터인 KLUE를 구름에서 발표한 언어 모델 BERT에 적용시킨 모델 모두의 말등지, CC-100-Kor, 나무위커, 뉴스, 정원 등 문서에서 추출한 63GB의 데이터로 확습되었습니다.



Tag(개체명)	설명
PER	사람이름
LOC	장소
ORG	기관명
POH	기타
DAT	날짜
TIM	시간
DUR	기간
MNY	통화
NOH	기타 수량표현

한국 해양대학교 개체명 코퍼스

- train data로 23033개의 문장을 사용
- test date로 930개의 군장을 되용
- print(len(train_tagged_sentences))
 print(len(test_tagged_sentences))
- C+ 23033 930

하이퍼 파라미터 설정

```
model = TFBertForTokenClassification("klue/bert-base", num_labels=tag_size)
optimizer = tf,keras,optimizers,Adam(learning_rate=5e-5)
model.compile(optimizer=optimizer, loss=compute_loss)
```

```
model,fit(
    X_train, y_train, epochs=3, batch_size=32,
    callbacks = [f1_score_report]
)
```

```
Epoch 3/3
30/30 [======] - 8s 275ms/step
- f1: 88,05
            precision
                        recall f1-score support
        DAT
                 0,96
                          0,96
                                   0,96
                                              182
        DUR
                 0.69
                          0.72
                                   0.71
                                              50
        LOC
                 0.82
                          0.77
                                   0.80
                                              206
        MNY
                 0.79
                          0.95
                                   0.86
        NOH
                 0.88
                          0.91
                                   0.89
                                             1007
        ORG
                 0.83
                          0.93
                                   0.88
                                             795
        PER
                 0.94
                          0.95
                                   0.94
                                              853
        PNT
                 0.82
                          0.77
                                   0.79
                                              60
        POH
                 0,65
                          0.64
                                   0.65
                                              214
        TIM
                 0.78
                          0.95
                                   0.86
                                              19
  micro avg
                 0.86
                          0.90
                                   0.88
                                             3406
  macro avg
                 0.82
                          0.86
                                   0.83
                                             3406
weighted ava
                 0.86
                          0.90
                                   0.88
                                             3406
720/720 [============ ] - 585s 813ms/step - loss: 0.0576
<keras.callbacks.History at 0x7fd1de25a0d0>
```

Parameter	설명	값
Optimizer	최적화 알고리즘	Adam
Learning Rate	학습률	5e-5
Epochs	학습 횟수	3
batch_size	학습 1step당 입 력데이터 크기	32

paramerter 설정

Tag(개체명)	설명	f1_score
DAT	날짜	0.96
LOC	장소	0.80
ORG	기관명	0.88
PER	사람이름	0.94
TIM	시간	0.86

f1 score쁄 통해 요약 할 개체명 선별

Tagging

[] error_text = "사장님 2월 9월 고려대학교의 김강현과 11시 30분에 하나스케어에서 회의를 진행 할 예정입니다."

[] sent1=text_checker(error_text)
sent1

'사장님 2월 9일 고려대학교의 김강현과 11시 30분에 하나스케어에서 회의를 진행할 예정입니다.'

[] def ner_def(sent1):
 test_samples = [sent1]
 result_list = ner_prediction(test_samples, max_seq_len=128, tokenizer=tokenizer, lang='ko')
 return result_list

• result_list = ner_def(sent1)
 result_list = ner_def(sent1)

텍스트를 모델에 적용하면 토큰과 Tag이 리스트로 반환된다.

```
[ 100% 100% 1 1/1 [00:00<00:00, 697,19it/s]1
    [[('사장', '0'),
     ('H', '0').
     ('2', 'B-DAT'),
     ('월', 'I-DAT'),
     ('9', 'I-DAT'),
     ('일', 'I-DAT').
      ('고려', 'B-ORG'),
      ('대학교', 'I-ORG'),
     ('의', '0'),
      ('김강현', 'B-PER'),
     ('P', '0'),
     ('11', 'B-TIM'),
     ('Al', 'I-TIM'),
     ('30', 'I-TIM'),
      ('분', 'I-TIM'),
      ('에', '0'),
      ('öll', 'B-LOC').
      ('스퀘어', 'I-LOC'),
     ('에서', '0'),
      ('회의', '0'),
     ('를', '0'),
      ('진행할', '0'),
      ('예정', '0'),
     ('입니다', '0'),
     ('.', '0')]]
```

키워드 추출

```
[ 100%| 100%| 1/1 [00:00<00:00, 697,19it/s]1
    [[('사장', '0'),
     ('H', 'O'),
     ('2', 'B-DAT'),
     ('월', 'I-DAT'),
     ('9', 'I-DAT'),
     ('일', 'I-DAT').
     ('고려', 'B-ORG'),
     ('대학교', 'I-ORG'),
     ('의', '0'),
     ('김강현', 'B-PER'),
     ('과', '0'),
     ('11', 'B-TIM'),
     ('A|', 'I-TIM'),
     ('30', 'I-TIM'),
     ('분', 'I-TIM'),
     ('01', '0'),
     ('all', 'B-LOC'),
     ('스퀘어', 'I-LOC'),
     ('OIA', 'O').
     ('회의', '0'),
     ('룔', '0'),
     ('진행할', '0'),
     ('예정', '0'),
     ('입니다', '0'),
     ('.', '0')]]
```

```
def keyword(ner_list):

    dat_list = []
    per_list = []
    org_list = []
    tim_list = []
    tor i in range(len(ner_list[0])):
        word = ner_list[0][i][0]
        tag = ner_list[0][i][1]

    if len(tag) == 5:
        if tag[2:] == 'OAT':
            dat_list_append(word)

    if len(tag) == 5:
        if tag[2:] == 'ORG':
            org_list_append(word)
```

```
tim = ''
for i in tim_list:
    tim += i

loc = ''
for i in loc_list:
    loc += i

return print(f"기관 : {org} #m장소 :
```



keyword(result_list)

D 기관 : 고려대학교 장소 : 하나스퀘어 당짜 : 2월 9일

날짜 : 2월9일 시간 : 11시30분 이름 : 김강현

Tagging 된 리스트에 키워드 추출 함수를 적용하여 요약

최종 모델

▼ 최종 인풋에 보이스를 넣으면 맞춤법 검사 후 ner 이후 요약까지

#input
sound_file = 'voice,way'

def main(sound_file):
voice2text = sst(sound_file)#음성을 텍스트로
sent1=text_checker(voice2text)#맞춤법 수정
result_list = ner_def(sent1)#한문장 넣으면 ner 결과
keyword(result_list)#결과 프린트
main(sound_file)



지금까지 만든 함수들을 한번에 적용하는 main 함수

활용방안







여기지금 불이 크게 났어요 여기가 여디냐면 @@대학교 @@건물이예요 빨리 좀 부탁드려요

빠른 요약



기관:@@대학교 장소:@@건물

장소:@@전자

시간: 13:30분

가독성 높은 요약으로 빠른 대응 가능







이름 : 김철수 기관 : @@회사 장소 : @@전자 시간 : 13:30분

회의 내용을 이용하여 자동으로 일정 요약