형태소 분석 실습

Natural Language Processing & Al Lab., Korea University







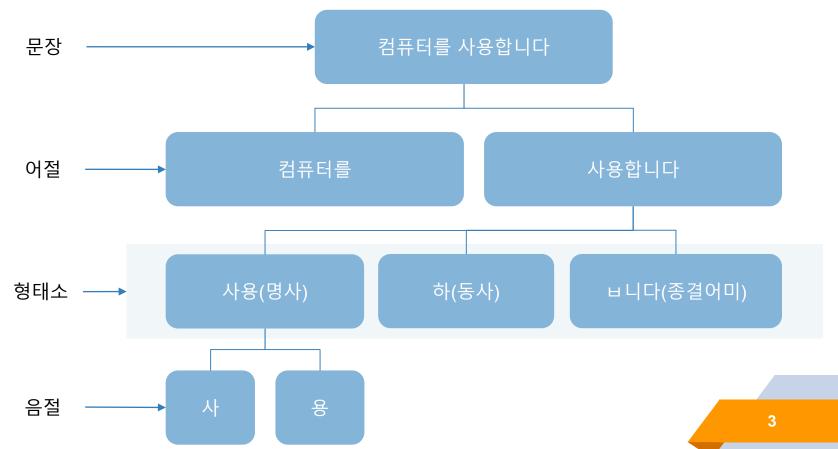
자연어 처리

- □ 텍스트 데이터는 비정형데이터로 숫자나 통계 데이터와 같이 정형화 되어 있지 않기 때문에 분석 과정이 매우 복잡
- □ 다양한 표현방식을 사용하는 인간 언어를 분석할 수 있도록 해야함
- □ 자연어처리는 이러한 인간 언어를 해석하는 기술



형태소 분석

□ 형태소란 의미를 가지는 최소 단위로써 더 이상 의미적으로 분석이 불가능한 단위.





형태소 분석

- □ 다양한 언어표현의 중의성을 해소.
 - (사용/NNG+하/XSV+ㄴ다/EFN) (사용/NNG+하/XSV+ㅂ니다/EFN)
 - 사용/NNG+하/XSV 형태소 단위로 쪼개면 '<u>사용한다</u>', '<u>사용합니다</u>'의 의미를 같은 태그로써 묶을 수 있다.



형태소 분석

- □ 형태소 분석의 한계점
 - □ 신조어, 은어, 오탈자, 띄어쓰기 오류들이 형태소 분석을 하는데 큰 영향을 미침.
 - □ 다의어에 대해서 모호성을 해결하지 못함.
 - <u>밤</u>이 어둡다, <u>밤</u>이 맛있다



- □ 한국어 자연어처리를 위한 대표적인 파이썬 라이브러리
- □ Twitter, Komoran, Hannanum, Twitter, Mecab등 5개의 클래스가 있다.



□ 성능 비교 - 띄어쓰기

- "아버지가방에들어가신다"

Hannanum	Kkma	Komoran	Mecab	Twitter
아버지가방에 들어가 / N	아버지 / NNG	아버지가방에 들어가신다 / NNP	아버지 / NNG	아버지 / Noun
0 / J	가방 / NNG		가/JKS	가방 / Noun
시ㄴ다/E	에 / JKM		방 / NNG	에 / Josa
	들어가 / VV		에 / JKB	들어가신 / Verb
	시 / EPH		들어가 / VV	다 / Eomi
	ㄴ다 / EFN		신다 / EP+EC	

- 띄어쓰기에 대한 성능 비교로써 "<u>아버지가 방에 들어가신다</u>"로 어절이 구분되어야 함.



□ 성능 비교 – 의미 파악

- "나는 밥을 먹는다"

Hannanum	Kkma	Komoran	Mecab	Twitter
나/N	나/NP	나/NP	나/NP	나 / Noun
는/ J	는 / JX	는 / JX	는 / JX	는 / Josa
밥 / N	밥 / NNG	밥 / NNG	밥 / NNG	밥 / Noun
을/J	을 / JKO	을 / JKO	을 / JKO	을 / Josa
먹 / P	먹 / VV	먹 / VV	먹 / VV	먹는 / Verb
는다/E	는/EPT	는다 / EC	는다 / EC	다 / Eomi
	다/EFN			



- □ 성능 비교 의미 파악
 - "하늘을 나는 자동차"

Hannanum	Kkma	Komoran	Mecab	Twitter
하늘 / N	하늘 / NNG	하늘 / NNG	하늘 / NNG	하늘 / Noun
을 / J	을 / JKO	을 / JKO	을 / JKO	을 / Josa
나/N	날/VV	나/NP	나/NP	나 / Noun
는 / J	는/ETD	는 / JX	는 / JX	는 / Josa
자동차 / N	자동차 / NNG	자동차 / NNG	자동차 / NNG	자동차 / Noun



- □ 성능 비교 의미 파악
 - "나는 밥을 먹는다"와 "하늘을 나는 자동차" 에서 주변 문맥에 따라 '나는'이 어떻게 해석되는지 비교분석 한 것이며, 첫번째 문장에서는 명사로 두번째 문장에서는 동사로 해석되는 것이 맞음.



□ 성능 비교 - 신조어

- "아이폰 기다리다 지쳐 애플공홈에서 언락폰질러버렸다 6+ 128 실버"

Hannanum	Kkma	Komoran	Mecab	Twitter
아이폰 / N	아이 / NNG	아이폰 / NNP	아이폰 / NNP	아이폰 / Noun
기다리 / P	폰 / NNG	기다리 / VV	기다리 / VV	기다리 / Verb
다/E	기다리 / VV	다/EC	다/EC	다 / Eomi
지치 / P	다/ECS	지치 / VV	지쳐 / VV+EC	지쳐 / Verb
어 / E	지치 / VV	어 / EC	애플 / NNP	애플 / Noun
애플공홈 / N	어/ECS	애플 / NNP	공 / NNG	공홈 / Noun
에서 / J	애플 / NNP	공/NNG	홈 / NNG	에서 / Josa
언락폰질러버 렸다 / N	공/NNG	홈 / NNG	에서 / JKB	언락폰 / Noun
6+ / N	홈 / NNG	에서 / JKB	언락 / NNG	질 / Verb
128기가실벜 / N	에서 / JKM	언 / NNG	폰 / NNG	러 / Eomi
	언락 / NNG	락 / NNG	질러버렸 / VV+EC+VX+EP	버렸 / Verb
	폰 / NNG	폰 / NNG	다/EC	다 / Eomi
	질르 / VV	지르 / VV	6 / SN	6 / Number
	어/ECS	어/EC	+ / SY	+ / Punctuation
	버리 / VXV	버리 / VX	128 / SN	128 / Number
	었/EPT	었/EP	기 / NNG	기 / Noun
	다/ECS	다/EC	가 / JKS	가 / Josa
	6 / NR	6 / SN	실버 / NNP	실버 / Noun
	+ / SW	+ / SW	∍ / UNKNOWN	⊐ / KoreanParticle
	128 / NR	128기가실벜 / NA		
	기가 / NNG			
	실버 / NNG			
	∃ / UN			

□ 시간 분석

- □ 로딩시간 (사전로딩과 클래스 로딩시간)
 - Kkma: 5.6988 secs
 - Komoran: 5.4866 secs
 - Hannanum: 0.6591 secs
 - Twitter : 1.4870 secs
 - Mecab: 0.0007 secs
- □ 처리시간(10만 문자의 문서 대상)
 - Kkma: 35.7163 secs
 - Komoran : 25.6008 secs
 - Hannanum: 8.8251 secs
 - Twitter : 2.4714 secs
 - Mecab: 0.2838 secs



- □ 설치
 - □ 서버에 Java, g++ 설치 !apt-get update !apt-get install g++ openjdk-8-jdk



- □ 설치
 - □ 파이썬 패키지 설치 #!pip install JPype1==0.5.7 #!pip install JPype1-py3==0.5.5 !pip install konlpy

- □실행
 - □ 문장 분류
 - from konlpy.tag import Kkma from konlpy.utils import pprint kkma = Kkma() pprint(kkma.sentences(u'네, 안녕하세요. 반갑습니다.'))
 - 단 [네, 안녕하세요., 반갑습니다.]

- □실행
 - □ 명사 추출
 - from konlpy.tag import Kkma from konlpy.utils import pprint kkma = Kkma() pprint(kkma.nouns(u'하늘을 나는 자동차'))
 - [하늘, 자동차]

\$

- □ 실행
 - □ 형태소 분석
 - from konlpy.tag import Kkma from konlpy.utils import pprint kkma = Kkma() pprint<u>(</u>kkma.pos(u'하늘을 나는 자동차'))
 - [(하늘, NNG),
 (을, JKO),
 (날, ∀V),
 (는, ETD),
 (자동차, NNG)]



- □ 품사 사전
 - http://kkma.snu.ac.kr/documents/?doc=postag

Hannanum

from konlpy.tag import Hannanum

han = Hannanum()

각 token에 대한 다양한 형태학적 후보를 보여줌

pprint(han.analyze(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.morphs(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.nouns(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.pos(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다"))

Hannanum 19

Komoram

```
from konlpy.tag import Komoran

ko = Komoran()

pprint(ko.morphs(u"코모란도 똑같아요"))

pprint(ko.nouns(u"코모란도 똑같아요"))

pprint(ko.pos(u"코모란도 똑같아요"))
```

komoran 20

Twitter

from konlpy.tag import Hannanum

han = Hannanum()

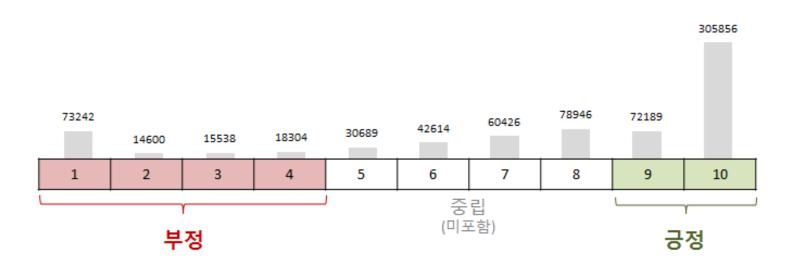
각 token에 대한 다양한 형태학적 후보를 보여줌

pprint(han.analyze(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.morphs(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.nouns(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다")) pprint(han.pos(u"아버지가 방에 들어가신다. 안녕하세요 나는 허윤아입니다"))

Twiter 21

이 데이터셋은 **네이버 영화의 리뷰** 중 **영화당 100개의 리뷰**를 모아 총 200,000개의 리뷰(train: 15만, test: 5만)로 이루어져있음

1~10점까지의 평점 중에서 중립적인 평점(5~8점)은 제외하고 **1~4점을 긍정**으로, **9~10점을 부정**으로 동일한 비율로 데이터에 포함



Naver sentiment movie corpus 다운

!git clone <u>https://github.com/e9t/nsmc.git</u>

- · Train data 확인
 - id, document, label 세 개의 열로 이루어져있음
 - id는 리뷰의 고유한 key 값이고, document는 리뷰의 내용, label은 긍정(0)인지 부정(1)인지

!cat ./nsmc/ratings_train.txt | head -n 10

Train/Test data를 list로 넣기

```
def read_data(filename):
  with open(filename, 'r') as f:
     data = [line.split('\t') for line in f.read().splitlines()]
     # txt 파일의 헤더(id document label)는 제외하기
     data = data[1:]
   return data
train_data = read_data('./nsmc/ratings_train.txt')
test_data = read_data('./nsmc/ratings_test.txt')
print(train_data[0:3]) #[['9976970', '아 더빙.. 진짜 짜증나네요 목소리', '0'],
['3819312', '흠...포스터보고 초딩영화줄....오버연기조차 가볍지 않구나', '1'], ['10265843',
.
'너무재밓었다그래서보는것을추천한다', '0']]
```

Train/Test data 제대로 불러왔는지 len로 확인

```
print(len(train_data))
print(len(train_data[0]))
print(len(test_data))
print(len(test_data[0]))
```

- KoNLPy는 띄어쓰기 알고리즘과 정규화를 이용해서 맞춤법이 틀린 문장도 어느 정도 고쳐주면서 형태소 분석과 품사를 태깅해주는 여러 클래스를 제공
- Okt(Open Korean Text)

!pip install konlpy import konlpy

konlpy.__version__ #'0.5.1'

Okt(Open Korean Text) Test해보기

from konlpy.tag import Okt

okt = Okt()
print(okt.pos(u'이 밤 그날의 반딧불을 당신의 창 가까이 보낼게요'))

아까 불러온 데이터에 형태소 분석을 통해서 품사를 태깅해주는 작업

```
import json
import os
from pprint import pprint
train_data = train_data[:10000]
test_data = test_data[:1000]
def tokenize(doc):
  # norm은 정규화, stem은 근어로 표시하기를 나타냄
  return ['/'.join(t) for t in okt.pos(doc, norm=True, stem=True)]
```

pprint(train_docs[0])

```
if os.path.isfile('./nsmc/train_docs.json'):
  with open('./nsmc/train_docs.json') as f:
    train_docs = json.load(f)
  with open('./nsmc/test_docs.json') as f:
    test_docs = json.load(f)
else:
  # train_data에 있는걸 한줄 씩 받아서 리스트로 만들어라
  train_docs = [(tokenize(row[1]), row[2]) for row in train_data]
  test_docs = [(tokenize(row[1]), row[2]) for row in test_data]
  # JSON 파일로 저장
  with open('./nsmc/train_docs.json', 'w', encoding="utf-8") as make_file:
     json.dump(train_docs, make_file, ensure_ascii=False, indent="\t")
  with open('./nsmc/test_docs.json', 'w', encoding="utf-8") as make_file:
    json.dump(test_docs, make_file, ensure_ascii=False, indent="\t")
# 예쁘게(?) 출력하기 위해서 pprint 라이브러리 사용
```

· 분석된 token의 가장 작은 단위인 형태소가 몇 개 있는지 확인

train_doc에 있는걸 d로 받고 d 중 0번째(리뷰)만 가져와서 list를 만들어라 tokens = [t for d in train_docs for t in d[0]] print(len(tokens))

- · 이제 이 데이터를 nltk 라이브러리를 통해서 전처리를 해볼텐데요
- · Text 클래스는 문서를 편리하게 탐색할 수 있는 다양한 기능을 제공합니다.

import nltk
text = nltk.Text(tokens, name='NMSC')
print(text)

• 여기에서는 vocab().most_common 메서드를 이용해서 데이터에서 가장 자주 사용되는 단어를 가져올 때 사용하겠습니다.

```
# 전체 토큰의 개수
print(len(text.tokens))

# 중복을 제외한 토큰의 개수
print(len(set(text.tokens)))

# 출현 빈도가 높은 상위 토큰 10개
pprint(text.vocab().most_common(10))
```

```
# 상위 10000개 token을 벡터화시킴
selected_words = [f[0] for f in text.vocab().most_common(10000)]
# Bag of words를 이용하여 count vector를 만드는 함수
def term_frequency(doc):
  return [doc.count(word) for word in selected words]
#x에는 count vecto가 적용된 문장을
# y에서는 정답 셋을
train_x = [term_frequency(d) for d, _ in train_docs]
test_x = [term_frequency(d) for d, _ in test_docs]
train_y = [c for _, c in train_docs]
test_y = [c for _, c in test_docs]
```

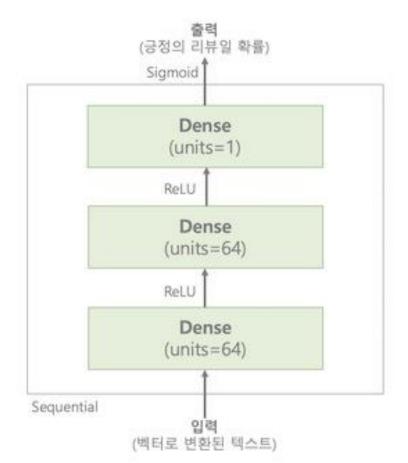
· 데이터를 float로 형 변환 시켜주면 데이터 전처리 과정은 끝납니다.

import numpy as np

```
x_train = np.asarray(train_x).astype('float32')
x_test = np.asarray(test_x).astype('float32')
```

```
y_train = np.asarray(train_y).astype('float32')
y_test = np.asarray(test_y).astype('float32')
```

- Unit : 신경만 데이터를 얼마나 복잡하게 할 것인가
- 몇 개의 layer를 사용할 것인가



K

from tensorflow.keras import models from tensorflow.keras import layers from tensorflow.keras import optimizers from tensorflow.keras import losses from tensorflow.keras import metrics

```
model = models.Sequential()
model.add(layers.Dense(64, activation='relu',
input_shape=(10000,)))
model.add(layers.Dense(64, activation='relu'))
model.add(layers.Dense(1, activation='sigmoid'))
```

K

```
# 손실 함수로는 binary_crossentropy를 사용
#RMSProp 옵티마이저를 통해서 gradient desent을 진행
# 또한 배치 사이즈를 512로, 에포크를 10번으로 학습
model.compile(optimizer=optimizers.RMSprop(Ir=0.001),
loss=losses.binary_crossentropy,
metrics=[metrics.binary_accuracy])

model.fit(x_train, y_train, epochs=10, batch_size=512)
results = model.evaluate(x_test, y_test)
```

성능확인

results

```
def predict_pos_neg(review):
  token = tokenize(review)
  tf = term_frequency(token)
  # 데이터 형태 맞추기 위해 np.expand_dims 메서드를 이용해 array의 축을 확장
  data = np.expand_dims(np.asarray(tf).astype('float32'), axis=0)
  score = float(model.predict(data))
 # 최종 확률이 0.5 보다 크면 긍정이고, 그렇지 않으면 부정이라고 예측
  if(score > 0.5):
    print("[{}]는 {:.2f}% 확률로 긍정 리뷰이지 않을까
추측해봅니다.^^\n".format(review, score * 100))
  else:
    print("[{}]는 {:.2f}% 확률로 부정 리뷰이지 않을까
추측해봅니다.^^;\n".format(review, (1 - score) * 100))
```

새로운 데이터 넣기

```
predict_pos_neg("올해 최고의 영화! 세 번 넘게 봐도 질리지가
않네요.")
predict_pos_neg("배경 음악이 영화의 분위기랑 너무 안
맞았습니다. 몰입에 방해가 됩니다.")
predict_pos_neg("주연 배우가 신인인데 연기를 진짜 잘 하네요.
몰입감 ㅎㄷㄷ")
predict_pos_neg("믿고 보는 감독이지만 이번에는 아니네요")
predict_pos_neg("주연배우 때문에 봤어요")
```



THANKS!

허윤아 yj72722@korea.ac.kr