# 빅데이터 최신기술 한글 문장의 유사도 계산

소프트웨어 공학과

20153235 조정근

# 1. 실험 환경

OS: Ubuntu 18.04 LTS

CPU: Pentium E5800

Memory: 4GB

# 2. 성능분석

성능 분석은 몇 개의 샘플 문장을 비교하는 것으로 대체하였다.

#### kma

```
C:#Users#barunpuri#Downloads#KLT2010-TestVersion#EXE>kma.exe -s

Welcome to KLT(Korean Language Technology) version 3.0.0a

<<< BEFORE USING IT, YOU SHALL READ THE FILE LICENSE.TXT >>>

아버지가방에들어가신다
(N "아버지가방에들어가신다")< :60>
아버지가 방에 들어가신다
아버지가 방에 들어가신다
아버지가 방에 들어가신다
(N "아버지")<N:20> + (j "가")<1>
방에
(N "방")<NU:27> + (j "에")
들어가신다
(V "들어가")<lg:22> + (f "시") + (e "ㄴ다")<13>
```

우선 kma를 사용하여 형태소 분석을 진행하였다. kma는 띄어쓰기가 된 문장에 대해서는 제대로 분석하였지만, 띄어쓰기가 없는 문장에 대해서는 분석하지 못하였다. 또한 ubuntu 환경에서 실행 하고 싶었지만, 해당하는 파일을 찾기 어려워 이후 실험에서는 제외되었다.

### <실행 방법>

```
~$ python3 komoran_test.py < test_input.txt > komoran_test.txt
~$ python3 khaiii_test.py < test_input.txt > khaiii_test.txt
~$ python3 mecab_test.py < test_input.txt > mecab_test.txt
```

test\_input.txt 파일에는 비교하기 위한 10개의 문장이 들어있고, 각각의 python파일을 실행하여 --\_test.txt파일에 저장하였다.

#### komoran

Konlpy에 포함된 모듈중 하나인 komoran을 사용하였다.

#### Mecab

```
import MeCab
m = MeCab.Tagger('-d ./mecab-ko-dic-2.1.1-20180720/')

for i in range(10):
    s = str(input())
    res = m.parse(s)

    res = res[:-5].split('\m')
    res = [word.replace('\m't', '/') for word in res]
    res = [word.split(',')[0] for word in res]
    print(res)
```

Mecab역시 konlpy에 포함되어 있지만, 윈도우 환경에서는 실행이 불가능 하여 우분투 환경에서 진행하였고, konlpy를 통해서 수행하지 않고 Mecab을 직접 python에서 호출하여 사용하였다.

### Khaiii

```
from khaiii import KhaiiiApi
api = KhaiiiApi()

for i in range(10):
    s = str(input())

    res = []
    for word in api.analyze(s):
        res.append(str(word))
    res = [word.split('\text{\psi}t')[1] for word in res]

    print(res)
```

Khaiii는 kakao에서 개발한 형태소 분석기로 mecab과 마찬가지로 window환경에서 실행이 불가능하여 우분투 환경에서 진행하였다. Mecab처럼 python에 연결하여 사용할 수 있다.

# <실행 결과>

# 1. 너무기대안하고갔나재밌게봤다 (띄어쓰기가 없는 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
너무/MAG	너무/MAG	너무기대안/MAG
기대/NNG	기대/NNG	하/XSV
안/NNG	안/MAG	고/EC
하/XSV	하/VV	가/VX
고/EC	고/EC	았/EP
가/VX	갔/VV+EP	Lł/EC
았/EP	Lł/EC	재밌/VA
나/EC	재밌/VA	게/EC
재밌/VA	게/EC	보/W
게/EC	봤/VX+EP	았/EP
보/VX	다/EC	다/EC
았/EP		
다/EC		

Komoran과 MeCab은 띄어쓰기가 없는 문장에 대해서도 좋은 성능을 보였다. Khaiii 는 대부분의 경우에서는 잘 해냈지만, 특정 경우(너무 기대 안 하고 -> 너무기대안 하고)에 대해서는 제대로 분류해내지 못하였다.

# 2. 굉장히잘만든수작지루할틈이없음 (띄어쓰기가 없는 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
굉장히/MAG	굉장히/MAG	굉장히잘/MAG
잘/MAG	잘/MAG	만들/VV
만들/VV	만든/VV+ETM	∟/ETM
∟/ETM	수작/NNG	수/MAG
수작/NNG	지루/XR	작지/NNG
지루/XR	할/XSA+ETM	루/JKB
하/XSA	틈/NNG	할/NNG
≥/ETM	0 /JKS	틈이/MAG
틈/NNG	없/VA	없/VA
0 /JKS	음/ETN	음/ETN
없/VA		
음/ETN		

Komoran과 MeCab은 띄어쓰기가 없는 문장에 대해서도 좋은 성능을 보였다. Khaiii 는 대부분의 경우에서는 잘 해냈지만, 특정 경우(수작 지루할 틈이 -> 수 작지 루 할 틈이)에 대해서는 제대로 분류해내지 못하였다.

## 3. 아버지가방에들어가신다 (띄어쓰기가 없는 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
아버지/NNG	아버지/NNG	아버지/NNG
가방/NNP	가/JKS	가/JKS
에/JKB	방/NNG	방/NNG
들어가/VV	에/JKB	에/JKB
시/EP	들어가/VV	들어가/VV
ㄴ다/EC	신다/EP+EC	시/EP
		∟ □ LF/EC

해당 경우에 대해서는 MeCab과 Khaiii는 좋은 성능을 보였지만, Komoran은 그렇지 못 하였다.(아버지가 방에 ->아버지 가방에)

# 4. 아버지가 방에 들어가신다 (띄어쓰기가 없는 문장 3번과 비교)

Komoran	MeCab	Khaiii
아버지/NNG	아버지/NNG	아버지/NNG
가/JKS	가/JKS	가/JKS
방/NNG	방/NNG	방/NNG
에/JKB	에/JKB	에/JKB
들어가/VV	들어가/VV	들어가/VV
시/EP	신다/EP+EC	시/EP
ㄴ다/EC		ㄴ다/EC

Komoran, MeCab, Khaiii 모두 띄어씌가 되어 있는 경우에 대해서는 훌륭하게 분석해 내 는 것을 볼 수 있다.

# 5. ㄱㅐ000같은영화 뭐가무섭다는건지-- (자소 분리 및 오탈자가 포함된 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
개/NNB	¬/NNG	¬/NNG
OOO/NNP	#/UNKNOWN	H O/NNG
같/VA	000/SL	OO/SL
은/ETM	같/VA	같∕VA
영화/NNP	은/ETM	은/ETM
뭐가무섭다는건지—	영화/NNG	영화/NNG
	뭐/NP	뭐/NP
	가/JKS	가/JKS
	무섭/VA	무섭/VA
	다는/ETM	CH/ETM
	건지/NNB+VCP+EC	는/EF
	/UNKNOWN	것/NNB
		0 /VCP
		ㄴ지—/EC
		—/JKB

신기하게도 Komoran에서는 자소 분리가 발생하여도 올바르게 고쳐 형태소 분석을 진행 하였다. 하지만, 이모티콘으로 사용된 '--'는 분류하지 못하고 선행되는 형태소와 붙어 분석되었다. 'OOO'과 '--'에 관해서는 MeCab에서 가장 우수한 성능을 발휘하였다. Khaiii는 자소 분리 및 오탈자 부분에 대해서는 처리하지 못하는 모습을 보여준다.

# 6. ㄴㅓ무합니다이무슨..유치찬란..오글거려못보겠네요 (자소 분리 및 오탈자가 포함된 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
너무/MAG	∟/NNG	ㄴㅓ무합/NNG
하/XSV	ㅓ무합니다이무슨/UI	니다/EC
ㅂ니다/EC	./SF	0 /NNP
0 /NNB	./SY	무슨/MM
무스/NNP	유치찬란/XR	/SE
∟/JX	./SF	유치/NNG
/SE	./SY	찬/NNP
유치/NNP	오/NR	란/NNG
찬란/XR	글/NNG	./SF
/SE	거려/XSV+EC	./SE
오/NNP	못/MAG	오글거리/VV
글/NNG	보///	어/EC
걸/VV	겠/EP	못/MAG
려/EC	네요/EC	보///
못/MAG		겠/EP
보/W		네요/EC
겠/EP		
네요/EC		

마찬가지로 Komoran에서는 자소 분리된 경우도 수정하여 인식하였고, '..'과 같은 말 줄 임표까지도 인식하는 결과를 보여준다. 이 외에 MeCab이나 Khaiii에서는 '..'를 제대로 인식하지 못하는 결과를 보여준다. Khaiii에서는 한번은 '..'을 SE로, 한번은 SF + SE로 인식하였다.

# 7. 개봉했을때부터 지금까지 마음이답답하거나 힘들때 이영화 보고있어요 그때마다 심적인 위로를 받을수있는영화같아요 장면 하나하나가 너무예쁘고 마음에 남아서 진한 여운까지 주는영화 감사합니다 (긴 문장)

Komoran	MeCab	Khaiii
개봉/NNG	개봉/NNG	개봉/NNG
카/XSV	했/XSV+EP	하/XSV
갓/EP	을/ETM	였/EP
≧/ETM	때/NNG	을/ETM
대/NNG	부터/JX	때/NNG
부터/JX	지금/NNG	부터/JX
지금/NNG	까지/JX	지금/NNG
가지/JX	마음/NNG	까지/JX
가음/NNG	0 /JKS	마음/NNG
) /JKS	답답/XR	0 /JKS
답[XR	하/XSA	답답/NNG
하/XSA	거나/EC	하/XSA
거나/EC	힘들/VA+ETM	거나/EC
힘/NNG	때/NNG	힘들/VA
들/XSN	0I/MM	≥/ETM
대/NNG	영화/NNG	때/NNG
기영화/NNP	보/W	이영/NNP
<b>로/</b> ₩	고/EC	화/NNG
I/EC	있/VX	보///
U,√X	어요/EF	고/EC
H요/EC	그때/NNG	있/VX
1때/NNG	마다/JX	어요/EC
가다/JX	심/NNG	그때/NNG
I/NNG	적/XSN	마다/JX
덕/XSN	인/VCP+ETM	심/NNG
DI/VCP	위로/NNG	적/XSN
∟/ETM	를/JKO	OI/VCP
위로/NNG	받///	∟/ETM
를/JKO	을/ETM	위로/NNG
±/W	수/NNB	를/JKO
≧/ETM	있///	받/VV
↑/NNB	는/ETM	을/ETM
N/√X	영화/NNG	수/NNB
=/ETM	같/VA	있/W
영화/NNP	아요/EF	는/ETM
같/VA	장면/NNG	영화/NNG
아요/EC	하나하나/NNG	같/VA
장면/NNG	가/JKS	아요/EC
하나하나/NNG	너무/MAG	장면/NNG

가/JKS	예 <u>배</u> /VA	하나하나/NNG
너무/MAG	고/EC	가/JKS
예 <u>ਜ਼</u> //A	마음/NNG	너무/MAG
고/EC	에/ЈКВ	예 <u>ਜ਼</u> /VA
마음/NNG	남/W	고/EC
에/JKB	아서/EC	마음/NNG
남/W	진한/VA+ETM	에/JKB
아서/EC	여운/NNG	남/VV
진한/NNP	까지/JX	아서/EC
여운/NNP	주/VX	진하/VA
까지/JX	는/ETM	∟/ETM
주/VX	영화/NNG	여운/NNG
는/ETM	감사/NNG	까지/JX
영화/NNP	합니다/XSV+EC	주/VV
감사/NNG		는/ETM
하/XSV		영화/NNG
ㅂ니다/EC		감사/NNG
		하/XSV
		ㅂ니다/EC

긴 문장이 들어와도 모두 제대로 처리하는 모습을 보여준다.

# 8. 나는 밥을 먹는다 (분석 시 주변 반영 확인, 9번과 연계)

Komoran	MeCab	Khaiii
Lł/NP	LI/NP	나/NP
는/JX	는/JX	는/JX
밥/NNG	밥/NNG	밥/NNG
을/JKO	을/JKO	을/JKO
먹/₩	먹/VV	먹/VV
는다/EC	는다/EC	는다/EC

# 9. 하늘을 나는 자동차 (분석 시 주변 반영 확인, 8번과 연계)

Komoran	MeCab	Khaiii
하늘/NNG	하늘/NNG	하늘/NNG
을/JKO	을/JKO	을/JKO
LI/NP	나/NP	Lł/NP
는/JX	는/JX	는/JX
자동차/NNG	자동차/NNG	자동차/NNG

8번과 같이 볼 때, Komoran, MeCab, Khaiii모두 '나는'을 NP + JX로 인식하여 대명사 + 보조사 로 인식한 것을 볼 수 있다. 3가지 모두 주변을 고려한다고 보는 것은 어려워 보 인다.

# 10. 아이폰 기다리다 지쳐 애플공홈에서 언락폰질러버렸다 6+ 128기가실버ㅋ (사전에 포함되지 않은 단어 분석)

Komoran	MeCab	Khaiii
아이폰/NNP	아이폰/NNP	아이폰/NNG
기다리/W	기다리/VV	기다리///
다/EC	다/EC	다/EC
지치///	지쳐/VV+EC	지치///
어/EC	애플/NNP	어/EC
애플/NNP	공홈/NNG	애플공/NNP
공/NNP	에서/JKB	홈/NNG
홈/NNG	언락/NNG	에서/JKB
에서/JKB	폰/NNG	언락폰/NNG
언/NNG	질러/VV+EC	질/W
락/NNG	버렸/VX+EP	어/EC
폰/NNG	다/EC	버리/VX
지르///	6/SN	었/EP
어/EC	+/SY	다/EC
버리/VX	128/SN	6/SN
었/EP	기/NNG	+/SW
다/EC	가/JKS	128/SN
6/SN	실버/NNP	기/NNB
+/SW	⊐/IC	가실버/NNG
128기가실버ㅋ/NA		∃∖VA

# 3. 수행 시간 측정

형태소 분석하는 부분과 word embedding을 하나의 part로 묶고, 각 형태소의 가중치(tf-idf)계산과 유사도(cosine- similarity)계산 부분을 하나의 part로 묶어 진행하였다. 따라서 첫번째 part에서는 각 형태소 모듈에 맞게 형태소 분석이 진행되고 다른 part에서는 유사도 계산을 하나의 파일에서 진행한다. 형태소 분석이 끝나면 morph.txt, morph\_analysis\_result.txt파일에 데이터를 저장하였다가 두번째 part인 calc\_simility.py에서 불러와 유사도 계산을 수행한다. 이후 최종적으로 10개의 가장 유사한 문장을 출력하며, 수행시간은 유사도 계산 시간을 제외한, 형태소 분석, word embedding으로 걸린 시간을 출력한다.

barunpuri@barunpuri-Desktop:~\$ python3 komoran\_morph.py && python3 calc\_simility.py 한글 문장 입력: 한국은행 금융통화위원회가 9일 통화정책 결정회의를 열고 기준금리를 현 수준인 연 0.75% 로 동결했다. 올해 경제성장률은 애초 예상한 2.1%를 크게 밑돌 것으로 내다봤다.

#### <실행 방법>

\$ python3 [komoran | khaiii | mecab]\_morph.py && python3 calc\_similarity.py

<소스코드 - [komoran | khaiii | mecab]\_morph.py >

### Komoran

```
from konlpy.tag import Komoran
komo = Komoran()
import time
print( '한글 문장 입력: ')
input_origin = str(input())
# 출력할 문장 수
n = 10
#timer start
start = time.time()
f = open('KCC150_K01_utf8.txt') #
               #형태소 list
word = []
sentence_morph_list = []
                              #각 문장을 형태소 분석한 결과, 출현 횟수
sentence_cnt_of_morph_appear = []
                                      #각 형태소가 출현한 문서 수
# % 출력
total_lines = 1000000
line\_cnt = 0
percent = 0
#입력 문장
input_morph = dict()
for m in komo.morphs(input_origin):
    if(m not in word):
       word.append(m)
       sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
    morph_index = word.index(m)
    input_morph[morph_index] = input_morph.get(morph_index,0) + 1
    for key,val in input_morph.items():
       sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
```

필요한 module을 import 하고 비교할 한글 문장 입력, timer를 시작한다. 자료구조를 선언, 입력된 한글 문장에 대해서 형태소 분석을 하고 각 형태소를 word배열에 넣고 해당하는 index로 이후 배열들을 구성한다. input\_morph는 <index, 빈도>의 값을 가진다. sentence\_morph\_list는 파일에서 입력된 각 입력의 형태소 분석 결과를 저장하는 배열이다. sentence\_cnt\_of\_morph\_appear는 idf 계산을 위해 각 형태소마다 출현 문장의 수를 저장한다.

```
#word embedding, 형태소 분석
while(True):
    line_cnt += 1
    if( int(100 * line_cnt / total_lines) != percent):
        percent += 1
        print("current\tag{}\% take\tag{}\s".format(percent, time.time()-start ))
    line = f.readline()
    if not line:
        f.close()
        break
    sentence_morph = dict()
    morph = komo.morphs(line)
    for m in morph:
        if( m not in word ):
            word.append(m)
            sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
        morph_index = word.index(m)
        sentence_morph[morph_index] = sentence_morph.get(morph_index,0) + 1
    for key,val in sentence_morph.items():
        sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
    sentence_morph_list.append(sentence_morph)
time_taken = time.time() - start
print('morphological analysis time: {}s'.format(time_taken))
f.close()
current 39% take
                       2676.541920900345s
current 40% take
                       2748.9233405590057s
current 41% take
                       2822.3778734207153s
current 42% take
                       2895.1982839107513s
current 43% take
                       2967.7682740688324s
current 44% take
                       3041.023577928543s
current 45% take
                       3114.3724150657654s
current 46% take
                       3187.7838966846466s
```

진행상황 확인을 위해 1%가 진행될 때마다 걸린 시간을 출력하였다.

파일에서 입력된 문장 역시 유사도 계산을 위해 입력된 문장과 마찬가지로 형태소 분석을 진행하고 tf-idf계산을 위한 값들을 저장한다. Sentence\_morph는 파일에서 입력된 문장의 형태소 분석결과를 <word\_index, 빈도수>로 저장하고 이 sentence\_morph는 다시 sentence\_morph\_list에 저장된다.

형태소 분석이 끝난 후 형태소 분석에 걸린 전체 시간을 출력한다.

```
    current 96% take
    6916.4895877838135s

    current 97% take
    6991.065686225891s

    current 98% take
    7065.826820850372s

    current 99% take
    7140.1314532756805s

    current 100% take
    7215.359827756882s

    morphological analysis time:
    7215.364519834518s
```

```
f.close()
 = open('morph.txt', 'w')
for m in word:
    f.write(m +'\n')
f.close()
f = open('morph_analysis_result.txt', 'w')
f.write(str(input_origin) +'\n
f.write(str(input_morph) +'\n')
f.write(str(n) +'₩n')
f.write(str(len(word)) +'\n')
for n in sentence_cnt_of_morph_appear:
    f.write(str(n) +'\n')
f.write(str(total_lines) +'\n')
for sentence in sentence_morph_list:
    f.write(str(sentence) +'\n')
f.close()
```

이후 유사도 계산을 위해 필요한 값들을 파일에 저장한다. 'morph.txt'파일은 모든 형태소 목록을 가진다. 'morph\_analysis\_result.txt'파일은 유사도 계산을 위해 필요한 값들이 저장된다. 우선 유사도 계산을 위한 입력문장(input\_origin), 그 문장의 형태소 분석 결과(input\_morph), 출력 문장의 수(n), 전체 형태소의 수(len(word)), idf계산을 위한 각 형태소의 출현 문장 횟수(sentence\_cnt\_of\_morph\_appear), 전체 비교 문장의 수(total\_lines), 각 문장의 형태소 분석 결과(sentence\_morph\_list)를 저장한다.

khaiii\_morph.py 와 mecab\_morph.py 는 komoran\_morph.py와 달라지는 부분만 비교한다. 왼쪽이 komoran이고 오른쪽이 khaiii 또는 mecab이다.

#### Khaiii

morph\_index = word.index(m)

sentence\_morph[morph\_index] = sentence\_morph.get(morph\_index,0) + 1

```
from konlpy.tag import Komoran
                                                                                         from khaiii import KhaiiiApi
       komo = Komoran()
                                                                                         api = KhaiiiApi()
            Khaiii모듈을 import한다.
#입력 문장
                                                                     #입력 문장
input_morph = dict()
                                                                     input_morph = dict()
                                                                     for morph_list in api.analyze(input_origin):
    print( morph_list ) ##
for m in komo.morphs(input_origin):
    if(m not
             in word):
        word.append(m)
                                                                         for m in morph_list.morphs:
    if(m.lex not in word);
        sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
    morph_index = word.index(m)
                                                                                 word.append(m.lex)
                                                                             sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
morph_index = word.index(m.lex)|
input_morph[morph_index] = input_morph.get(morph_index,0) + 1
    input_morph[morph_index] = input_morph.get(morph_index,0) + 1
    for key, val in input_morph.items():
        sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
                                                                         for key, val in input_morph.items():
                                                                              sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
            Komoran은 konlpy의 모듈이기 때문에 morph함수를 사용하여 형태소만 추출이 가능한데 Khaiii
            는 추가적인 작업이 필요하여 추가하였다.
```

```
sentence_morph = dict()
morph = komo.morphs(line)
for m in morph:
    if( m not in word ):
        word.append(m)
        sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)

sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)

sentence_morph = dict()
for morph_list in api.analyze(line):
    for m in morph_list.morphs:
        if( m.lex not in word ):
              word.append(m.lex)
              sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
```

morph\_index = word.index(m.lex)
sentence\_morph[morph\_index] = sentence\_morph.get(morph\_index,0) + 1

동일하게 입력 파일에 대해서도 형태소 추출과정에서 추가적인 작업만 변경해 주었다.

#### MeCab

```
from konlpy.tag import Komoran
                                                                                   ||import MeCab
komo = Komoran()
                                                                                    mecab = MeCab.Tagger('-d ./mecab-ko-dic-2.1.1-20180720/')
               Mecab은 dic파일의 위치를 불러와 줘야 한다.
    #입력 문장
                                                                               #입력 문장
    input_morph = dict()
                                                                                input_morph = dict()
    for m in komo.morphs(input_origin):
    if(m not in word):
                                                                               morph_list = mecab.parse(input_origin)
morph_list = morph_list[:-5].split('\#n')
             word.append(m)
                                                                                morph_list = [morph.split('\t')[0] morph in morph_list]
        sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
morph_index = word.index(m)
                                                                               for m in morph_list:
    if(m not in word
         input_morph[morph_index] = input_morph.get(morph_index,0) + 1
                                                                                              in word):
                                                                                        word.append(m)
                                                                                    sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
morph_index = word.index(m)
         for key,val in input_morph.items():
             sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
                                                                                    input_morph[morph_index] = input_morph.get(morph_index,0) + 1
                                                                                    for key,val in input_morph.items():
                                                                                         sentence_cnt_of_morph_appear[key] += 1
                Khaiii와 동일하게 입력 문장에 대해서 형태소 분석 결과에서 형태소만 추출하는 작업만 추가하
                였다.
   sentence_morph = dict()
morph = komo.morphs(line)
for m in morph:
    if( m not in word ):
                                                                                    sentence_morph = dict()
                                                                                    morph_list = mecab.parse(line)
morph_list = morph_list[:-5].split('\m')
morph_list = [morph.split('\m')[0] for morph in morph_list]
           word.append(m)
           sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
                                                                                    for m in morph list:
                                                                                        if( m not in word ):
       morph index = word.index(m)
       sentence_morph[morph_index] = sentence_morph.get(morph_index,0) + 1
                                                                                             word.append(m)
                                                                                            sentence_cnt_of_morph_appear.append(0)
                                                                                        morph_index = word.index(m)
sentence_morph[morph_index] = sentence_morph.get(morph_index,0) + 1
                동일하게 입력 파일에 대해서도 형태소 추출과정에서 추가적인 작업만 변경해 주었다.
```

필요한 module을 불러오고 유사도 계산에 필요한 데이터를 파일로부터 불러온다. 유사도 계산을 위한 입력문장(origin\_sentence), 그 문장의 형태소 분석 결과(input\_sentence), 출력 문장의 수 (n\_print), 전체 형태소의 수(total\_morph), idf계산을 위한 각 형태소의 출현 문장 횟수 (sentence\_cnt\_of\_morph\_appear), 전체 비교 문장의 수(total\_lines)를 불러온다. 각 문장의 형태소 분석 결과(sentence\_morph\_list)를 저장한다.

```
input_tfidf = dict() for key, val in input_sentence.items():
    tf = val / sum(list(input_sentence.values()))
    idf = math.log10(total_lines / sentence_cnt_of_morph_appear[key])
    input_tfidf[key] = tf*idf
이후 입력 문장에 대해서 tf-idf가중치를 계산한다. tf는 term-frequency로 각 단어(형태소)가 문장 내에서 나타난 빈도를 의미하고, idf는 inverse-document-frequency로 각 단어(형태소)가 전
```

이후 입력 문장에 대해서 tf-idf가중치를 계산한다. tf는 term-frequency로 각 단어(형태소)가 문장 내에서 나타난 빈도를 의미하고, idf는 inverse-document-frequency로 각 단어(형태소)가 전체 문장에서 나타난 document-frequency의 역수를 갖는다. 따라서 각 문장내에서 중요단어를 찾고, 전체 문장에서 빈도가 낮은 단어에는 가중치를 주게 된다.

```
for i in range(total_lines):
         line = f.readline()
         sentence = literal_eval(line)
        #tfidf
         tfidf = dict()
         for key, val in sentence.items():
                 tf = val / sum(list(sentence.values())) #문장에서 단어 빈도 idf = math.log10( total_lines / sentence_cnt_of_morph_appear[key] ) #전
                 tfidf[key] = tf*idf
        #유사도
        cosine_sim = 0
         for key, val in tfidf.items():
                  cosine_sim += min(val, input_tfidf.get(key,0))
        cosine_sim /= math.sqrt( sum([val*val for key, val in tfidf.items()])
                                    sum([val*val for key,val in input_tfidf.items()]) )
        similarity.append((i, cosine_sim))
similarity.sort(reverse = True, key = lambda s:s[1])
f.close()
```

각 문장에 해당하는 형태소 분석 결과를 가지고 각 문장에 있는 형태소의 tf-idf를 계산하고 계산된 tf-idf와 입력 문장의 tf-idf (input\_tfidf)와 유사도를 계산한다. 유사도는 코사인 유사도계산방식을 사용하여 계산하였다. 이후, 〈문장의 index, 유사도〉를 similarity배열에 저장하고 정렬한다.

원문을 출력하기 위해 파일을 읽어와 유사도가 높은 n개에 대해서 출력한다.

### <실행결과>

#### Komoran

- norphological analysis time: 7215.364519834518s l 한편 한국은행 금융통화위원회가 이날 6년 5개월 만에 기준금리를 인상한 데 대해 정부는 최근의 경 기 회복세를 감안한 결정으로 향후 경기에 큰 영향을 미치지는 않을 것으로 판단했다.
- 2 한편, 한국은행은 5일 금융통화위원회를 열어 6월 콜금리를 결정할 예정이지만, 최근의 환율 하락으 로 물가상승 요인이 해소됐기 때문에 콜금리를 동결할 것이란 전망이 우세한 편이다.
- 3 하지만 지난 11일 한국은행 금융통화위원회가 시장의 예상을 깨고 기준금리를 동결한 충격으로 그동 안 기준금리 인하를 선반영했던 국채 금리가 일제히 뛰어오르면서 상황이 뒤바뀌었다.
- 4 4일 열린 금융통화위원회가 콜금리 동결방침을 7개월째 고수한 것은, 아직까지는 통화신용정책의 중 심추가 경기부양 쪽으로 좀더 기울어 있음을 내보인 것으로 받아들여진다.
- s 일 세 나라가 오는 9일 일본 도쿄에서 대북정책조정감독그룹 회의를 열고 북한과 관련한 전반적인 문제들을 논의할 것이라고 발표했다.
- 6 씨티은행과 뱅크오브아메리카는 경제성장률 상승으로 통화정책 정상화 압력이 높아지고 있어 금리 인상이 내년 1분기와 하반기 중 두 차례 단행될 것이라고 전망했다.
- 7 금리동결을 고집스럽게 지켜오던 금통위가 금리인하를 결정한 의미를 여러 가지 국내외 경제상황과 결부시켜 설명할 수 있지만, 한마디로 요약하자면 통화 공급을 늘려 경기를 부양한다는 세계적 흐름에 막차 를 탔다는 것이다.
- 8 전문가들은 한국은행이 지난달 기준금리를 내렸기 때문에 이번 달엔 그 효과를 지켜보기 위해 금리 를 동결한 것으로 보고 있습니다.
- 9 기준금리는 한국은행 금융통화위원회 회의를 통해 결정하는 정책금리이지만, 가산금리는 개별 은행 사정에 따라 위험성과 은행 비용 등을 통합해 자율적으로 결정한다.
- 10 3월 셋째 주는 지난주 마지막 거래일 증시를 반등시킨 원동력인 한국은행의 깜짝 기준금리 인하에 대한 긍정적인 기대가 전반적으로 확산되며 지수를 견일 할 것으로 예상된다.

### Khaiii

- sis time: 13696.917665243149s 행 금융통화위원회가 이날 6년 5개월 만에 기준금리를 인상한 데 대해 정부는 최근의 경 결정으로 향후 경기에 큰 영향을 미치지는 않을 것으로 판단했다.
- 2 이번 대회는 지역 내 5개 대학교에서 모두 9개팀이 참가해 국내 및 해외 경제현황을 분석하고 한국 은행 기준금리 관련 통화정책 방향을 발표한 뒤 심사위원 질의에 답변하는 방식으로 지난 27일 진행됐다.
- 3 한편, 한국은행은 5일 금융통화위원회를 열어 6월 콜금리를 결정할 예정이지만, 최근의 환율 하락으 로 물가상승 요인이 해소됐기 때문에 콜금리를 동결할 것이란 전망이 우세한 편이다.
- 지난 5월 9일, 세월호 사고 이후 처음으로 기준금리를 결정하는 한국은행 금융통화위원회가 열렸다
- s 하지만 지난 11일 한국은행 금융통화위원회가 시장의 예상을 깨고 기준금리를 동결한 충격으로 그동 안 기준금리 인하를 선반영했던 국채 금리가 일제히 뛰어오르면서 상황이 뒤바뀌었다.
- 6 김중수 한국은행 총재가 지난 2월 기준금리 동결을 결정한 금융통화위원회 전체회의에서 생각에 <u>잠</u> 겨 있다.
- 7 금융개혁 차원에서나 한국은행의 느냐 하는 문제보다 경제운영에 대한 중양 더욱 중요한 과제라는 점이다. 인식해야 할 점은 통화정책 운영체계를 어떻게 하 통화정책에 대한 국민들의 신뢰를 확보하는 것이
- 8 기준금리는 한국은행 금융통화위원회 회의를 통해 결정하는 정책금리이지만, 가산금리는 개별 은행 사정에 따라 위험성과 은행 비용 등을 통합해 자율적으로 결<u>정</u>한다.
- 9 금리동결을 고집스럽게 지켜오던 금통위가 금리인하를 결정한 의미를 여러 가지 국내외 경제상황과 결부시켜 설명할 수 있지만, 한마디로 요약하자면 통화 공급을 늘려 경기를 부양한다는 세계적 흐름에 막차 를 탔다는 것이다.
- 10 지난 1분기 이상한파로 경제 활동 전반이 위축됐고 의료보험 개혁안의 본격적 시행에도 의료비 지출 은 예상을 밑돌면서 경제성장률은 3년 만에 역성장한 바 있다.

#### MeCab

morphological analysis time: 7172.340677976608s 1 한편, 한국은행은 5일 금융통화위원회를 열어 6월 콜금리를 결정할 예정이지만, 최근의 환율 하락으 로 물가상승 요인이 해소됐기 때문에 콜금리를 동결할 것이란 전망이 우세한 편이다.

2 한편 한국은행 금융통화위원회가 이날 6년 5개월 만에 기준금리를 인상한 데 대해 정부는 최근의 경 기 회복세를 감안한 결정으로 향후 경기에 큰 영향을 미치지는 않을 것으로 판단했다.

3 이번 대회는 지역 내 5개 대학교에서 모두 9개팀이 참가해 국내 및 해외 경제현황을 분석하고 한국 은행 기준금리 관련 통화정책 방향을 발표한 뒤 심사위원 질의에 답변하는 방식으로 지난 27일 진행됐다.

4 하지만 지난 11일 한국은행 금융통화위원회가 시장의 예상을 깨고 기준금리를 동결한 충격으로 그동 안 기준금리 인하를 선반영했던 국채 금리가 일제히 뛰어오르면서 상황이 뒤바뀌었다.

5 지난 5월 9일, 세월호 사고 이후 처음으로 기준금리를 결정하는 한국은행 금융통화위원회가 열렸다.

6 기준금리는 한국은행 금융통화위원회 회의를 통해 결정하는 정책금리이지만, 가산금리는 개별 은행 사정에 따라 위험성과 은행 비용 등을 통합해 자율적으로 결정한다.

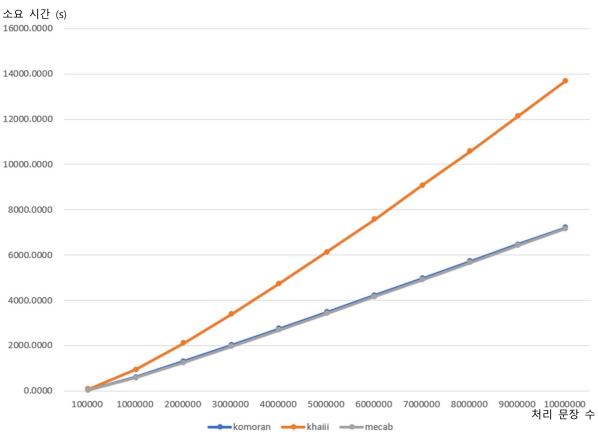
7 김중수 한국은행 총재가 지난 2월 기준금리 동결을 결정한 금융통화위원회 전체회의에서 생각에 잠 겨 있다.

4일 열린 금융통화위원회가 콜금리 동결방침을 7개월째 고수한 것은, 아직까지는 통화신용정책의 중심추가 경기부양 쪽으로 좀더 기울어 있음을 내보인 것으로 받아들여진다.

9 한국은행도 19일 금융통화위원회에서 기준금리 인상을 주장하는 소수의견이 등장하면서 시장은 연내 금리 인상 가능성을 크게 보며 들썩이고 있다.

.6 참고로 한은은 1년에 8번의 통화정책 방향 금통위를 열고 기준금리를 결정하고 있다.

# <분석시간 그래프>



# 4. 결론

- O 데이터의 특성(띄어쓰기 유무, 오탈자, 사전에 등록되지 않은 단어)이나 개발환경(Linux, Window, Mac, Python, Java)에 따라서 적합한 형태소 분석기를 고려해야 한다.
- O 연산 속도가 중요하면 MeCab이나 Komoran이 가장 우수할 것으로 보인다.
- O 모바일 환경의 사용량이 많아지고 있는 지금, 자주 발생할 수 있는 자소 분리나 오탈 자에 대해서도 어느 정도 분석 품질이 보장되어야 한다면 Komoran을 사용하는 것이 좋아 보인다.
- O Khaiii는 아직 일부 케이스에 대한 분석 품질이 좋지 않고, 분석 시간에서 아쉬운 점이 보인다.