중간 보고서

데이터 마이닝과 분석을 통한 웹소설 종합 인포 어플

Vol.7



제출일	2020. 05. 01	전공	컴퓨터공학과
과목	졸업작품 프로젝트		2015722084
		학번	2015722083
			20172020672
	이기훈	이름	한승주
담당교수			김성종
			조예슬

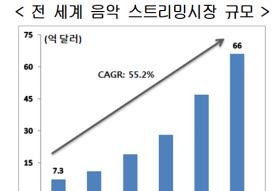
목 차

I 배경 및 필요성
1. 시장 성장
2. 문제 정의
ㄱ. 양산화
ㄴ. 다양화
3. 설계 내용
¬. Flow Chart
ㄴ. 개념 설계
Ⅱ 과제 수행
1. 수행 일정
2. Scraping
ㄱ. 플랫폼
∟. SNS
ㄷ. 커뮤니티
3. Data Processing
ㄱ. 트렌드 분석
ㄴ. 감성 분석
ㄷ. Aspect 분석
4. DB Construction
5. UI Development
Ⅲ 과제 평가
1. 개선방안
2. 기대효과
ㄱ. 기업적 측면
ㄴ. 사용자 측면
< 참고문헌 >

I. 배경 및 필요성

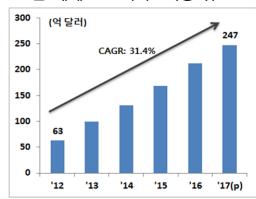
1. 시장 성장

현대에 이르며 미디어 시장에 많은 변화가 이뤄졌다. 미디어의 다양화뿐만 아니라 미디 어 플랫폼에도 변화가 이루어지며 현대인들이 더 쉽고 빠르게 그리고 편리하게 미디어에 접근할 수 있도록 환경이만들어졌다. 음악에 있어 CD 앨범과 같은 아날로그식의 접근 방법이 음원 다운로드와 같은 디지털화를 넘어 스트리밍 플랫폼으로 진화하였고 영화 TV와 같은 영상 매체들은 TV, 영화관과 같은 제한적 접근이 "넷플릭스"와 같은 플랫폼이 생성되며 통합 스트리밍 플랫폼의 패러다임이 열리게 되었다고 할 수 있다.



자료 : 국제음반산업협회(**IFP**I).

< 전 세계 OTT 서비스시장 규모 >



자료: PwC(2017), ITU(2017), 정보통신진흥원(2018) 재이용

그림 1-1 (출처 : 현대경제연구원)¹

출판업계 또한 마찬가지다. 책, 신문과 같은 인쇄물은 어느새 디지털화되어 신문은 웹으로 책은 이북과 오디오북 등 다양한 형태로 변화되어 출판업 시장이 많은 다양화를 이루어내고 있다.

그중 우리가 오늘 주목할 것은 웹소설시장이다. 웹소설의 전신은 과거 인터넷 소설과 그 전 PC 통신에서 퍼지던 소설부터 시작되었다고 할 수 있다. 스마트폰의 보급이 활성화되고 인터넷에 대한 접근이쉬워지며 모바일 환경에서 쉽게 볼 수 있는 웹소설이라는 새로운 시장이 설립되었다. 기존의 인터넷 소설을 연재하던 사이트부터 카카오, 네이버 등 덩치가 큰 기업들이 뛰어들며 시장은 더욱 커지고 있다.

¹ 콘텐츠 스트리밍 산업의 성장동력화가 시급하다. (현대경제연구원, 2019.02)



그림 1-2 (출처 : 서울신문, 2019.05)²

웹소설의 시장이 커질 수 있게 된 것에 원 소스 멀티 유즈, 즉 OSMU가 큰 역할을 한 것처럼 보인다. 2018년 한국 콘텐츠 진흥원의 조사에 따르면 국내 웹소설 시장은 2013년 100억 원 규모에서 2018년 4000억 원까지 40배 성장했다. 이러한 배경에는 웹소설을 바탕으로 제작된 드라마의 성공이 있다. 또한, 주변국인 일본은 남녀노소 상관없이 서브컬처 문화를 수용하고 이를 즐기고 있어 이러한 컨텐츠 시장이이미 발달한 상태이고, 중국도 연간 2조 원의 시장 규모를 가지고 있을 만큼 웹툰 및 웹소설 시장이 큰편이다. 최근에는 중국, 일본 외에도 세계 각국의 작품들을 수입 및 수출하고 있고 새로이 제작되는 웹툰이나 드라마, 영화 심지어는 게임까지도 웹소설을 기반으로 한 것이 굉장히 많다.

이렇게 커진 웹소설 시장을 방증하듯 독점 연재도 하며 인기도 많은 플랫폼이 약 6곳, 그 외에도 여러 작품의 연재 서비스를 제공하는 곳까지 합하면 그 수는 10곳을 훌쩍 넘는다. 이렇게 커진 플랫폼들은 저마다 신인 작가를 육성하기 위한 공모전을 열기도 하고 독점 연재작 계약도 진행하며 독자 유입을위한 노력을 하고 있다.

4

² '하루 5분' SNS 하듯 쓰윽~ 4000억 시장 펼친 웹소설 (서울신문, 2019.05)

2. 문제 정의

ㄱ. 양산화

웹소설의 인기와 트렌드에 따른 양산화에 따라 수적으로 선택지는 많아졌지만 작품의 질이 받쳐주지 않고 있다. 그렇기 때문에 소비자는 이를 직접 다양한 형태의 내리고 그 평가를 근거로 소비한다. 플랫폼 내부의 댓글과 별점, SNS 나 각종 커뮤니티에 자신의 리뷰를 남김으로써, 직접 칭찬이나 불만을 터트리기도 하여 작품에 대한 평가가 여러 곳에 퍼지며 이에따라 작품에 직접적인 타격을 주고 있다. 예를 들어 웹툰 [외모지상주의]는 초반 9점대 이상의 좋은 평으로 인기를 얻은 작품이다. 하지만, 시간이지날수록 줄거리에 지루함을 느낀 독자는 댓글과 별점에 이를 표하며 현재는 7점대까지 떨어졌다.

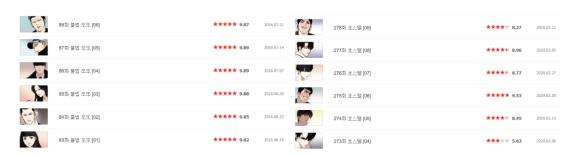


그림 1-3 (출처 : 네이버 만화 외모지상주의)

ㄴ. 다양화

웹소설을 제공하는 플랫폼뿐만 아니라 SNS 나 커뮤니티에도 리뷰를 많이 남기는데 사이트들마다 서로 다른 특성을 보이기 때문에 이용하는 나이대나 성별 등이 다르다 보니 리뷰를 남기는 방식에도 차이가 있다. 따라서, 이러한 리뷰들을 사용자에게 한 번에 보여주고, 특성에 맞춰서 서로 다른 분석결과를 추가적으로 제공하여 작품 판별에 대한 지표를 제공할 필요성이 있다.

(*3 예를 들어, 실제 국내 페이스북 유저 비율은 남성이 여성 대비 14% 많고, 인스타그램은 여성이 남성 대비 4% 많은 비율을 가지고 있다. 또한 페이스북은 연령대가 고른 반면, 인스타그램은 20~30대 비율이 상대적으로 높다.)

³ 출처 Facebook Internal Data (2016.09) / Instagram Internal Data (2016.09)

3. <u>설계내용</u>

¬. Flow Chart

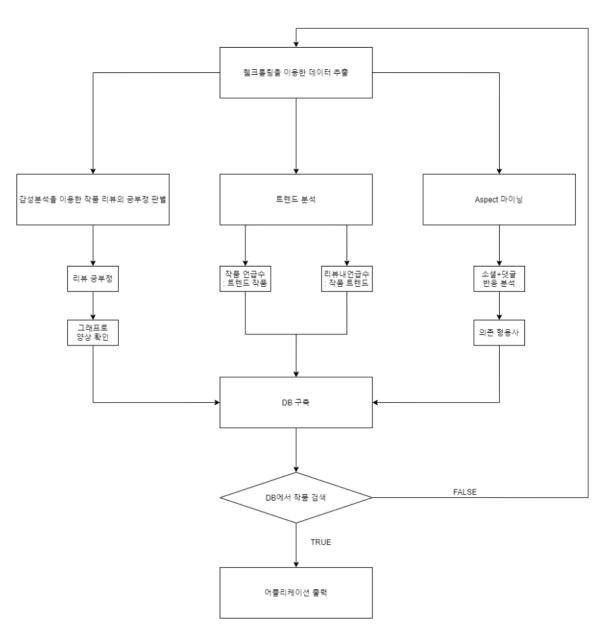


그림 1-4

ㄴ. <u>개념 설계</u>

1) 플랫폼의 웹사이트 코드 분석 및 크롤링(Beautiful soup)

- DB 를 구축하기 위해 해당 웹사이트 접속 (*리뷰 사이트, 블로그, 트위터, 인스타그램)
- 작품 기본 정보와 리뷰가 담긴 웹사이트 코드 분석
- BS4를 이용해 페이지 데이터 호출
- 작품의 기본 정보 tag 를 찾아 추출
- 각 사이트와 페이지별로 링크를 재귀적으로 검색하여 데이터를 추출

- Scraping 할 사이트 선정

플랫폼	비고	
조아라	자유로운 연재 가능	
(프리미엄, 완결작품)	정식 연재작 선정기준 필요	
문피아	자유로운 연재 가능	
(유료 웹소설)	정식 연재작 선정기준 필요	
카카오페이지	리뷰 크롤링 불가	
리디북스		
네이버 시리즈	화수별 리뷰가	
	전체 리뷰에 포함	
네이버 웹소설	네이버 단독 연재작	

SNS 및 커뮤니티	비고	
네이버 블로그	리뷰 중심	
티스토리	리뷰 중심	
트위터	독백형 추천작으로 언급이 多	
인스타그램	해시태그 이용한 검색만 가능 리뷰 중심	
디씨인사이드	독백, 리뷰, 추천 多	
인스티즈	추천, 독백, 리뷰 多	

2. Kkma, Hannanum 을 이용한 KoNLP(키워드 생성)

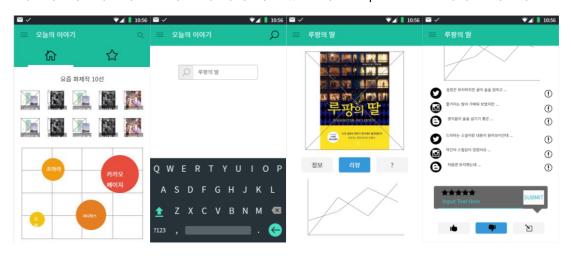
- Kkma 나 Hannanum 모듈을 이용하여, 해당 모듈에 맞추어 입력된 문자열에서 키워드로 표현할 품사 추출하여 가장 빈도수가 높은 단어(키워드로 설정할 단어)를 DB에 저장
- 오피니언 마이닝(감성 분석)을 이용하여 리뷰의 궁부정을 판단하고 전체적인 궁부정에 대한 평가를 진행한다. 궁부정 평가에 대한 점수를 기간에 대한 그래프로 표현하여 시간이 지남에 따라 작품의 평가 변화 양상을 확인
- 이 과정에서 마이닝의 정확도를 높이는 작업이 필요하다. 이 부분은 현재 나와있는 다양한 모델 기반 접근법을 이용한 감성사전을 이용하여 데이터의 정확도를 끌어올릴 계획이다. 각 감성 사전마다 어떤 단어나 조사를 제거하고 비속어, 신조어, 오타의 처리를 어떻게 하냐에 따라 정확도가 달라진다. 현소셜미디어의 특성상 표준어를 사용하지 않고 발음을 있는 그대로 적어 두거나 비속어, 신조어, 약어혹은 "이 장면 정말 사이다였다."와 같이 원래 가지고 있는 역할과 다르게 빗대어 많이 사용되고 있는 언어들이 있으므로 이 부분에서 더 효과적인 판별법과 사전이 어떤 것인지 정확도를 높이는 데 중점을 두고자 한다. 표준어만을 이용한 감성 분석 API 및 툴들은 많이 존재하지만 비표준어는 경우의 수가 굉장히 다양하기 때문에 이를 처리하는 API나 사전 구축에 대한 조사는 더 필요함.
- 참고 분석 예정 : word2vec, sentiwordnet, www.openhanguel.com, KTS
- 음소 단위 분할 조합을 통해 뜻을 파악하는 Trigram-Signature 를 사용하면 오타가 있는 "조ㅎ아", "실ㅎ어"와 같은 문맥을 파악하는 데 유용할 것이라고 생각한다. 이를 이용한 API 가 있는지 혹은 이와 관련된 사전을 제작하여 사용하는지 더 조사할 계획이다.
- word2vec 을 이용하여 Aspect 마이닝 분석을 한다. 이때 주인공, 작품, 분위기, 스토리 등 작품의 다양한 요소에 대해 의존적인 연결 형용사나 동사를 뽑으면서 작품 내 트렌드를 파악한다.
- matlab 을 이용한 데이터 분석을 통해 소셜미디어와 커뮤니티에서 작품의 언급수를 파악해보고 작품의 화제성을 판단한다.
- 위와 같은 방법으로 작품 내 명사들의 언급수를 통해 어떤 키워드가 화제가 되고 있는지 분석해본다.

3. Scraping 된 정보를 이용한 DB 구축(Mysql or sqlite)

- MySQL 서버에 접속하여 데이터베이스 생성
- cursor 를 추출하여 execute 메서드로 SQL을 실행, 테이블 생성
- Execute 메서드를 이용해 데이터를 지속적 확장

4. Android UI 제작

자신이 보고 싶은 작품의 리뷰를 보기 위한 제품의 검색창을 사용자가 보기 편하도록 UI로 구현한다. 검색 결과로 작품의 기본 정보와 함께 리뷰를 보여준다. 리뷰의 경우 긍부정 평가에 대한 그래프를 제공하여 시간이 지남에 따라 작품 평가 양상을 확인 가능하도록 하며 또한 작품 내 트렌드는 어떤 것인지 보여준다. 메인화면에는 현재 많이 화제 되고 있는 작품 Top 10을 선정하여 보여준다.



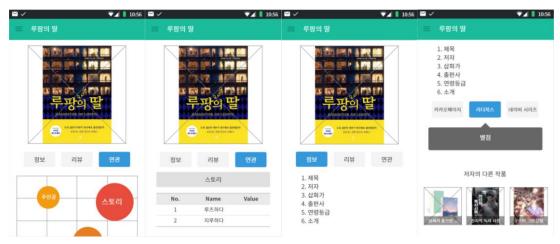


그림 1-5 예시 결과

Ⅱ. 과제 수행

1. <u>수행 일정</u>

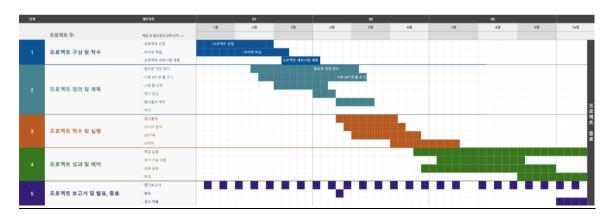


그림 2-1

2. Scraping

ㄱ. 플랫폼

Request 와 Selenium 의 경우 스크레이핑에 걸리는 시간이 확연하게 차이가 나므로, Request 를 활용하였다. 단, 카카오페이지의 작품 정보를 가져오는 부분은 페이지가 Java-Script 로 작성되어 동적 웹으로 구성되어 있기 때문에 Selenium을 활용하였다.

1) 카카오페이지

```
import bs4
import requests
import urllib.request
from selenium import webdriver
import bs4
import requests
from urllib import parse
import time
import re
print("작품이름 -> ")
search_name=input()
tmp = search_name
search_name_nonspace=search_name.replace(" ","")
url = "https://page.kakao.com/search?word=" + parse.quote(tmp)
r=requests.get(url)
c=r.content
bs_obj = bs4.BeautifulSoup(c, "html.parser")
boxes = bs_obj.findAll("div", {"class": "css-c09e5i"})
for box in boxes:
    is_novel=box.find("div",{"class":"css-vurnku"}).text
if("소설" in is_novel):
        parent=box.parent.parent
        title=parent.find("div", {"class": "text-ellipsis css-11602e0"}).text.replace(" ","")
if("단행본" in title):
             continue
        elif(search_name_nonspace not in title):
            continue
             main=parent.parent.parent
             monopoly=True
    else:
        continue
title=main.find("div", {"class": "text-ellipsis css-11602e0"}).text
if '[' in title:
    print("작품이름 : " + title.split('[')[0])
print("독점여부 : " + title.split('[')[1][:-1])
else:
    print("작품이름 : " + title)
print("독점여부 : 미독점")
print("감상인원 : " + main.find('div',{'class','css-zlhhis'}).text)
pages=set()
```

그림 2-2

```
title=main.find("div", {"class": "text-ellipsis css-11602e0"}).text
if '[' in title:
print("작품이름 : " + title.split('[')[0])
print("독점여부 : " + title.split('[')[1][:-1])
else:
     print("작품이름 : " + title)
print("작품이름 : " + title)
print("독점여부 : 미독점")
print("감상인원 : " + main.find('div',{'class','css-zlhhis'}).text)
pages=set()
for link in main.findAll("a", href = re.compile('^(/home)((?!:),)+$')):
    if 'href' in link.attrs: # 위에서 찾은 link에 hraf 속성이 있는지 확인
    if link.attrs['href'] not in pages: # 새로운 페이지인지 확인
    newPage = link.attrs['href']
#기다무소설or 소설
#[단행본] X
#[닥터최테수 or 닥터 최테수 포함]
wri="https://page.kakao.com" + newPage
driver2 = webdriver.Chrome("C:/chromedriver.exe")
driver2.get(url)
 driver2.find\_element\_by\_xpath(`'//*[@id="root"]/div[3]/div/div/div[1]/div[2]/div[2]/div[2]/button[1]`).click() 
title=driver2.find_element_by_xpath('//+[@id="root"]/div[3]/div/div/div[1]/div[2]/div[1]/h2')    print("제목:" + title.text)
update_days = driver2.find_element_by_xpath('//+[@id="root"]/div[3]/div/div/div[1]/div[2]/div[2]/div[1]/p[1]')
print("연재일 : " + update_days.text)
writer=driver2.find_element_by_xpath('//+[@id="root"]/div[3]/div/div/div[1]/div[2]/div[2]/div[1]/p[2]')
print("작가 : " + writer.text)
{\tt genre=driver2.find\_element\_by\_xpath('/html/body/div[2]/div/div/div/div[2]/div/div/table/tbody/tr[1]/td[2]/div[2]/div[2]')}
age=driver2.find_element_by_xpath('/html/body/div[2]/div/div/div/div/table/tbody/tr[1]/td[2]/div[4]/div[2]') print("연형등급: " + age.text)
publisher=driver2.find_element_by_xpath('/html/body/div[2]/div/div/div/div[2]/div/div/table/tbody/tr[1]/td[2]/div[3]/div[2]')
print("출판사 : " + publisher.text)
driver2.quit()
```

그림 2-3

작품이름 → 닥터 최태수 작품이름 : 닥터 최태수 독접여부 : 미독점 감상인원 : 190.5만명 제목 : 닥터 최태수 연재일 : 연재 중 작가 : 조석영 작가 : 조석영 전을 : 기다무소설현판 연형등급 : 전체이용가 출판사 : 시나브로

그림 2-4

2) 네이버 시리즈(+네이버웹소설)

```
#!/usr/bin/env python
# coding: utf-8

# # 知0出 劉소설

import requests
from bs4 import BeautifulSoup

req = requests.get('https://novel.naver.com/webnovel/list.nhn?novelld=699567')
source = req.content
soup = BeautifulSoup(source, 'html.parser')
#print(soup)

# 제목
container = soup.find('h2')
con = container.text
print("제목: " + con)

f_wri_ill = soup.find('p', {'class', 'writer'})
autfor = f_wri_ill.find('a', {'class', 'NPl=a:writer'})
aut = author.text
illustrator = f_wri_ill.find('a', {'class', 'NPl=a:illustrator'})
ill = illustrator.text
print("□昌: " + aut)
print("□昌: " + ill)
```

```
f_stargrade = soup.find('p', {'class', 'grade_area'})

ff_stargrade = f_stargrade.find('em')

stargrade = f_stargrade.find('em')

info = soup.find('p', {'class', 'info_book'})

f_like = info.find('span', {'id': 'concernCount'})

like = f_like.text

f_publish = info.find('span', {'class', 'publish'})

publish = f_publish.text

f_genre = info.find('span', {'class', 'genre'})

genre = f_genre.text

print("관심: " + like)

print("연재일: " + publish)

print("연재일: " + senre)

list_count = soup.find('span', {'class', 'total'})

count1 = list_count.text.replace("("," ")

count1 = count1.replace(")", ")

print("연재 한수: " + count)

f_dsc = soup.find('p', {'class', 'dsc'})

dsc = f_dsc.text

print("Δ개: " + dsc)
```

그림 2-6

```
제목: 검은 늑대가 나를 부르면
글: 임혜
그림: 홍목
병점: 9.96
관심: 23,039
면재일: 화, 금 연재
장르: 로판
연재 화수: 8
소개: 첫 번째 삶은 남편의 손에 죽임을 당했고, 두 번째 삶은 가족을 몰살한 남편 앞에서 자살했다. 하지만 그것은 마지막이 아닌 또 다른
시작이었다. 과거로 돌아가 세 번째 삶을 살게 된 연우, 그녀 앞에 나타난 검은 늑대 휘타, 가족과 제 목숨을 지키고 싶었던 연우는 휘타에
게 자신을 맡기게 되는데……, 사랑하는 사람을 위해 영혼마저 팔아버린 그들의 가슴 시리도록 아픈 사랑 이야기가 펼쳐집니다.
```

그림 2-7

그림 2-8

```
box = soup.find(id='container')
info_list = box.find('li', {'class', 'info_lst'})
li = info_list.findAll('li')
print(''저자: ' + li[0].find('a').text)
if "급급' in li[1].find('span'):
    n = 1
else:
    n = 0
if n == 1:
    print("그급: ' + li[1].find('a').text)
print("쫄로: ' + li[1].find('a').text)
print("쫄로: ' + li[2*n].find('a').text)
print('종교: ' + li[2*n].find('a').text)

f_scorearea = soup.find('div', {'class', 'score_area'})
f_scorearea = f_scorearea.find('en')
scorearea = f_scorearea.find('en')
scorearea = f_scorearea.find('en')
f_dsc = soup.find('div', {'class', '_synopsis'})
print('*Δ개: '' + f_dsc.text)
```

```
제목: 입술이 너무해
화수: 105
저자: 갓녀
그림: BM
장르: 로맨스
출판사: 와이엠북스
응급: 전체 이용가
최근 업데이트: 2018.09.21.
완결여부: 완결
별접: 9.8
소개: "키스하면 변해?" 남자가 되는 병에 걸린 지 7년, 그 남자와의 하룻밤은 서면을 다시 여자로 만들었다. 머리카락은 길머지고, 가슴
은 봉긋해지고, 입술은 더욱더 새빨갛게 피머났다. "예쁜데요." "네?" "입술 예쁘네." 설렘 대폭발, 심쿵 주의, 치명적으로 섹시
한 직진남의 꿀 떨머지는 막강 들이댐이 시작됐다. 운명에 얽힌 세계 최고 달달한 썸씽과 더 달달한 끈적끈적 연애! 예측불허 입술 로맨스.
```

그림 2-10

3) 조아라

그림 2-11

```
本書画
category_list=soup.select("#premium_content > div.latest > div.best_list_list_wrap > div.box_styOl > div > div > div.txt_c_styOl > category_slist[0].text
category= category_split(' ')[0].replace("[","")

# 조리ク - 종수
count_list=soup.select("#premium_content > div.latest > div.best_list_list_wrap > div.box_styOl > div > div > div.txt_c_styOl > div
vievs=count_list[0].text
vievs=vievs_list[0].text
vievs=vievs_replace(",",")
views=int(vievs)

# 조리ク - 종수
recommend=recommend)

# 조리도 - 종수
recommend=recommend | statest | st
```

```
제목: 무한세고의 계약자!
장요: 판타지
저자: 준술
표지 url: http://cf.joara.com/literature_file/20190418_121420.jpg_thumb.png
용 연재화수: 220
최근 업데이트일: 2019.06.04.
응간일: 19/04/03
완결 여부: 원결
조회수: 613218
추천수: 39955
관심도: 724
소개:
스킬목을 포함한 모든 서적들이 기록되어 있는 무한세고.
나는 그런 무한세고를 열람할 수 있는 권봉을 얻게 되는데.
```

그림 2-13

4) 문피아

```
import bs4
import requests

r=requests.get('https://novel.munpia.com/11793')

r=requests.get('https://novel.munpia.com/11793')

bs4.Boutiful(Soup(c, 'html.parser')

box=html.find('div',f'class','dd detail-box'))

b2-box.find('h2')

if(monooly=Mone):

if(monooly=Mone):

print('30H' : 'ltite.and'')

title=h2.text.replace('Mn', ')

print('MH' : 'ttite.and'')

else:

print('30H' : 'ttite.and'')

p=box.find('p',f'class','meta-path'))

genrep.find('strong').text

print('32E' : 'senre.split(',')[0] + ', '* + genre.split(',')[1] )

genrep.find('strong').text

print('32E' : '* senre)

days = dict.fronkeys(['mon', 'tue', 'wed', 'thu', 'fri', 'sat', 'sun'], False)

novel_period'=box.find('div',f'class','novel-period'))

days.undate(dict.fronkeys(['mon'], frue'))

period=period ='Mne:

if(novel_period,find('span',f'class', 'pluszone-tue'))):

days.undate(dict.fronkeys(['mon'], frue'))

period=period ='B'.

if(novel_period,find('span',f'class', 'pluszone-tue'))):

days.undate(dict.fronkeys(['wed'], frue'))

period=period -'B'.

if(novel_period,find('span',f'class', 'pluszone-sue'))):

days.undate(dict.fronkeys(['mar'], frue'))

period=period-'B'.

if(novel_period,find('span',f'cl
```

```
if(all(value=True for value in days.values())=True):
period=매일"

print('연재 주기: '+ period[:-1] + '연재')

else:
print('연재 주기: 비주기적 연재')

age=box.find({'class', 'xui-icon xui-adult'})
if(age=Hone):
print('연정등급: 전체이용기')
else:
print('연정등급: '+ age.text)

writer_dl=box.find('dl',{'class', 'meta-author meta'})
writer_dl.find('strong').text
print('전기: '+ writer)

etc.dl=box.findAll('dl',{'class', 'meta-etc meta'})
days.dd=tc.dl[0]
days.dd=days.dd.findAll('dd')
first_undate=days.dd[0].text
print('작진등절일: '+ irst_undate)
recently_undate=days.dd[1].text
print('작진들절일: '+ irst_undate)
number_dd=tc.dl[1]
number_dd=number_dd.findAll('dd')
recommend=number_dd.findAll('dd')
recommend=number_dd.findAll('dd')
ercommend=number_dd.findAll('dd')
recommend=number_dd.findAll('dd')
```

그림 2-15

```
독접여부 : 선독점
제목 : 영웅 - 실국지
대제역사, 판타지
정을 : 대체역사, 판타지
언제 주기 : 울, 화, 수, 목 연재
언명들급 : 전체이용가
각가 : 와마키키건
작품등록일 : 2016.10.13 11:00
작품등록일 : 2016.04.28 23:43
추천수 : 3, 826, 365
조회수 : 108,682
```

그림 2-16

5) 리디북스

그림 2-17

```
제목: 백작가의 많나니가 되었다
제자: 우려한
울판사: 도서울판 청아림
표지 uri: '/ing rid icdn.net/cover/875125819/xxlarse
충 연재하수: 588
당걸 여부: 10원결
용간을 12018.10.102.
최근 업데이들일: 2020.04.24
장말: 퓨전 판단지
별접: 4.80
별접 참여자: 3,900명
관심도: 0
소개:
도울 떠보니 소설 속이었다.
그것도 많나니로 유명한 백작가 도련님 몸으로.
하지만,
```

그림 2-19

L. SNS

1) 트위터

트위터의 특징은 불특정 다수가 독백을 하는 경향이 있다. 불특정 다수의 독백을 통해 작품의 언급수는 자연스레 현재 작품의 화제성을 대변해줄 수 있다. 이를 통해 트렌드 작품을 파악하기 좋을 것이다.

트위터 크롤링을 위한 API 는 여러 가지가 존재한다. 트위터의 정식 API 는 키 신청을 하면 이용이 가능하지만 최근 7일간의 트윗만 확인이 가능하다. 이외에도 현재 많이 사용되고 있는 사설 API GetOldTweets 3^4 , twitterscraper 5 등 여러 가지가 있는데 이를 이용하여 이전 정보를 가져오기 위해서는 사설 API를 이후 계속되는 최신 정보를 가져오기 위해서는 Tweepy를 사용할 계획이다.

연습해본 API 는 getoldtweet3이며, 해당 API 는 기간을 설정하여 트윗을 수집할 수 있다. 기간은 2019년 1년 동안 '로지텍'이라는 검색어가 들어간 트윗을 수집해보았다.

```
In [6]: try: import GetOldTweets3 as got
                !pip install GetOldTweets3
import GetOldTweets3 as got
In [7]: import datetime
           days_range = []
            \begin{array}{lll} start = datetime.datetime.strptime("2019-01-01", "%Y-%m-%d") \\ end = datetime.datetime.strptime("2019-12-31", "%Y-%m-%d") \\ date_generated = [start + datetime.timedelta(days=x) for x in range(0, (end-start).days)] \\ \end{array} 
           for date in date_generated:
                 days_range.append(date.strftime("%Y-%m-%d"))
           print("=== 설정된 트윗 수집 기간은 () 에서 () 까지 입니다 ===".format(days_range[0], days_range[-1]))
print("=== 총 ()일 간의 데이터 수집 ===".format(len(days_range)))
           === 설정된 트윗 수집 기간은 2019-01-01 에서 2019-12-30 까지 입니다 ===
=== 총 364일 간의 데이터 수집 ===
In [8]: import time
           # 수집 기간 맞추기
start_date = days_range[0]
end_date = (datetime.datetime.strptime(days_range[-1], "%Y-%m-%d")
                             datetime.timedelta(days=1)).strftime("%Y-%m-%d") # setUntil0/ 골을 포함하지 않으므로, day + 1
            tweetCriteria = got.manager.TweetCriteria().setQuerySearch('로지텍')♥
                                                                    .setSince(start_date)#
                                                                   .setUntil(end_date)₩
.setMaxTweets(-1)
            # 수집 with GetO/dTweet3
           \label{lem:print("Collecting data start...from {} to {} {}\}".format(days_range[0], days_range[-1])) start\_time = time.time()
            tweet = got.manager.TweetManager.getTweets(tweetCriteria)
           Collecting data start.. from 2019-01-01 to 2019-12-30 Collecting data end.. 15.82 Minutes === Total num of tweets is 7521 ===
```

그림 2-20

⁴ https://github.com/Jefferson-Henrique/GetOldTweets-python

⁵ https://github.com/taspinar/twitterscraper

가져온 트윗에서 사용할 정보는 유저, 트윗 개시 날짜, 트윗 링크, 내용이며 해당 내용을 csv 파일로 저장한다.

그림 2-21

	# 파일 확인하기 df_tweet = pd_read_csv('sample_twitter_data_{}_to_{}csv'.format(days_range[0], days_range[-1])) df_tweet.head(10) # 위에서 10개만 출력						
t[13]:		date	time	user_name	text	lin	
	0	2019-12- 30	18:37:18	s_NEGEV_s	와 근데 로지텍 마우스 G903이 HERO 센서 달고 오니까 배터리가 거의 닳지를 	https://twitter.com/s_NEGEV_s/status/121171791	
1	1	2019-12- 30	16:29:14	mookbini	로지텍 빠순이라 키보드도 마우스도 헤드셋도 로지텍으로 하고싶었지만 만만 치않앗다구한ㄴ다	https://twitter.com/mookbini/status/1211685685	
	2	2019-12- 30	16:09:43	KeepGoingMasiro	지금 게임용으로 쓰고 있는 키보드 사실 엄청 오래 되기는 했는데 아직도 잘	https://twitter.com/KeepGoingMasiro/status/121	
	3	2019-12- 30	14:03:32	RyuZU_Seed	음 그리고 키보드는 COX CK450 마우스는 로지텍 G102 정도면 80 살짝	https://twitter.com/RyuZU_Seed/status/12116490	
	4	2019-12- 30		nabislife	마우스 로지텍 mx 버티컬 쓰고있음	https://twitter.com/nabislife/status/121161155	
6 7 8	5	2019-12- 30	10:37:24	lulul_jd	안녕하세요 명청하게 자기 아이디도 모르는 놈,, 팔로 해주셔서 감사해요 로	https://twitter.com/lulul_jd/status/1211597147	
	6	2019-12- 30	09:18:35	sinrisoung	킹직히 유로트럭 최고세팅은 이거아님? 트리플모니터 하는 비용보다 vr저렴하 게 업어오	https://twitter.com/sinrisoung/status/12115773	
	7	2019-12- 30	09:12:54	wannabecoolman	로지텍 블투키보드 고장났어 미쳤나 내손에 남아나는게 없다는 뜻이니	https://twitter.com/wannabecoolman/status/1211	
	8	2019-12- 30	09:01:08	kkibaek	로지텍 키즈투고, 이거 사지 마세요. '블루투스 키보드'의 본질을 놓친 키보드	https://twitter.com/kkibaek/status/12115729177	
	9	2019-12- 30	09:00:22	binu_4_lvlz	로지텍 keys to go 키보드 타자 느낌이 좋아서 계속 치고 있음 ㅋㅋㅋㅋㅋ	https://twitter.com/binu_4_lvlz/status/1211572	

그림 2-22

그림 2-21을 통해 저장한 파일을 확인하면 그림 2-22와 같은 결과를 얻을 수 있다.

2) 인스타그램

인스타그램은 트위터와 같은 소셜미디어보다는 작품에 대한 얘기를 많이 하지만 네이버나 티스토리보다는 단순한 리뷰를 중심으로 많이 얘기한다. 이를 토대로 트렌드 지표를 알아보기 위한 언급수에 분석 결과를 쓸 예정이다.

네이버 블로그가 긴 리뷰, 트위터가 짧은 리뷰라고 하면 인스타그램은 해쉬태그라는 자신만의 키워드를 표현하는 기능이 있지만, 실제로 분석함에 있어서는 해쉬태그를 따로 볼 것이 아니라 전체적인 리뷰로 보고 트위터와 유사한 짧은 리뷰라 판단하여 전체적인 분석을 하고자 한다.

```
def InstagramUrlFromKeyword(browser, keyword, numofpage):
    keyword_url_encode = quote(keyword) # 환글인식
    url = 'https://www.instagram.com/explore/tags/' + keyword_url_encode + '/?hl=ko'
    browser.get(url)
    arr_href = []
    body = browser.find_element_by_tag_name('body')

for i in range(numofpage):
    body.send_keys(Keys.PAGE_DOWN)
    time.sleep(1)

time.sleep(3)

post = browser.find_elements_by_class_name('v1Nh3')

for j in post:
    href_str = j.find_element_by_css_selector('a').get_attribute('href')
    arr_href.append(href_str) # append 추가시키는거

return arr_href
```

그림 2-23

인스타그램에서 어떤 키워드로 검색어를 하면 해당 키워드인 한글이나 영어는 컴퓨터가 해석하기 난해하므로, 인코딩을 통해 해당 검색어에 맞추어 주소변환이 가능하다.

```
▼<div class="v1Nh3 kIKUG _bz0w">

▼<a href="/p/B1Fh3MvhYl]/"> == $0

▼<div class="eLAPa"> https://www.instagram.com/p/B1Fh3MvhYlJ/
```

그림 2-24

여러 글의 본문을 찾기 위해서 해당 함수를 사용하게 되는데, 인스타그램 웹의 소스코드에는 v1Nh3 class 밑에 href를 통해 모든 글의 주소를 가져올 수 있어서 해당 글의 ref를 가져오기 위한 정의이다.

```
def IdHashTagFromInstagram(browser, url):
browser.get(url)

insta_id = ""

hash_data = ""

wait = WebDriverWait(browser, 20)

wait.until(EC.presence_of_element_located((By.CLASS_NAME, "eleld"))) # eleld는 아이디가 적혀있는 소스코드

id_href = browser.find_elements_by_class_name('eleld')

insta_id = id_href[0].find_element_by_css_selector('a').text # id_href[0] 첫번째 있는 a 찾기

wait.until(EC.presence_of_element_located((By.CLASS_NAME, "CAVMK"))) # 댓글들

href = browser.find_elements_by_class_name('CAVMK')

total_hash_text = []

□김 2-25
```

그림 2-26

아이디를 찾는 부분으로, eleld 클래스 영역에 href로 text 만 뽑아내면 해당 부분이 인스타그램 id 이므로 이를 추출한다.

```
for i in range(0, len(href)): # 댓글가져와서 하나씩 끝까지 보는 거 Len 몇개 개수

hash_text = href[i].find_element_by_css_selector('span').text

total_hash_text.append(hash_text)

image_src = ''

try:

image_temp = browser.find_element_by_class_name('KL4Bh').find_element_by_css_selector('img') # 이미지 찾기

image_list = image_temp.get_attribute('srcset') # srcset이란 속성을 가지고 있는 애를 가져와라

temp = image_list.split(',') # ,로 구분해서 temp로 가져와라

for i in temp:

if '1080w' in i: # 사진의 많은 url중에서 1080w있는 문자일 찾기

image_src = i.split(' ')[0] # url 1080w이 있는 링크에서 1080w를 떼고 공백 앞의 정보를 가져오기

except:

image_src = '' # 등영상이면(이미지가 아니면) 변란으로 워라

pass

return insta_id, image_src, total_hash_text
```

그림 2-27

그림 2-27의 코드는 for 문을 이용하여 참조할 reference 가 있는 동안 해당 ref 의 본문을 축적하는 부분과 본문에 덧붙인 이미지의 src를 찾는 부분으로 구성이 되어있다.

그림 2-28

본문의 부분으로 댓글 또한 위와 같이 span 의 영역에 글이 작성되어 있다.

```
V<div class="KL48h" style="padding-bottom: 100%;">
  <img alt="이미지: 화면, 실내" class="FFVAD" decoding="auto" sizes=
"327px" srcset="https://scontent-ssn1-1.cdninstagram.com/v/t51.2885-
15/sh0.08/e35/s...nc ohc=ofaGvbRHTCAAX9xuG3v&oh=3651489...&oe=5E8819FD
640w, https://scontent-ssn1-1.cdninstagram.com/v/t51.2885-15/sh0.08/
e35/s...nc ohc=ofaGvbRHTCAAX9xuG3v&oh=7f6cbd4...&oe=5E7814FD 750w, https://scontent-ssn1-1.cdninstagram.com/v/t51.2885-15/e35/s1080x108...
nc ohc=ofaGvbRHTCAAX9xuG3v&oh=a27c787...&oe=5E8A724A 1080w" src="https://scontent-ssn1-1.cdninstagram.com/v/t51.2885-15/e35/s1080x108...
nc ohc=ofaGvbRHTCAAX9xuG3v&oh=a27c787...&oe=5E8A724A " style="object-fit:cover;">
  </div>
```

그림 2-29

Img_src 또한 KL4Bh 의 영역에 img 를 find 하여 찾을 수 있다.

```
browser = webdriver.Chrome('C:\chromedriver.exe')

keyword = input("검색어를 입력하세요 : ")

num_of_pages = 2

arr = InstagramUrlFromKeyword(browser, keyword, num_of_pages)

insta_df = pd.DataFrame(columns=['Insta ID', 'Image Src', 'Content'])

for url in arr:
```

```
try:

insta_id, image_src, hash_data = IdHashTagFromInstagram(browser, url)

char = re.compile('[^[0-9a-z^-|-가-힐!#?]') # 재정비
"""

정규식을 두 번 이상 사용한다면, 모듈의 match, search 함수는 효율적이지 않다.

매번 match 혹은 search를 수행할 때마다, 정규식을 분석해서 처리하기 때문이다.
효과적인 처리 방법은 정규식을 내부 표현식으로 일단 변환하고, 그것을 계속 활용하는 것이다.
compile 함수가 정규식을 내부 표현식으로 변환하여 정규식 객체를 리턴한다.
"""

hash_data_str = ""
```

그림 2-31

```
for data in hash_data:
    hash_data_str = hash_data_str + data

hash_data_str = char.sub("", hash_data_str) # ""를 hash_data_str으로 바꿔주기

dic_insta = {"Insta ID": insta_id, "Image Src": image_src, "Content": hash_data_str}

temp_df = pd.DataFrame(dic_insta, index=[0]) # index=0은 dic을 temp로 바꾸는데 에러가 나지 않도록 하는 것

insta_df = insta_df.append(temp_df, ignore_index=True)

except:

print(sys.exc_info()[0])

pass

nsta_df.to_csv('insta_temp.csv', mode='w', encoding='euc-kr')
```

그림 2-32

실제로 동작하는 부분은 검색어를 입력받아서 위의 두 가지 함수를 활용하여 인스타그램의 주소를 가져와서 해당 주소의 해쉬태그를 데이터 프레임에 쌓고 이를 csv로 저장하는 부분이다.

그림 2-33

그림 2-33과 같은 결과를 얻을 수 있다. 여기서, 활용한 것은 저번 2주 차 동안의 목표였던 링크를 타서 본문을 가져오는 것과, 검색어를 입력하여 해당 검색어에 맞는 리뷰를 가져오는 것을 사용해보았으며, 추가적으로 csv 파일로 저장하는 것까지 구현해보았다.

ㄷ. 커뮤니티

1) 네이버 블로그

네이버 블로그와 티스토리는 기타 소셜미디어 (트위터, 인스타그램)과 다르게 세세한 리뷰 중심의 글이 돋보인다. 상대적으로 더 정확한 연관어를 찾을 수 있을 것 같다고 예상되기에 Aspect 마이닝에 쓰일 계획이다.

실제로 많은 사용자들이 많이 보는 리뷰는 네이버일 것이다. 따라서 네이버 블로그의 검색어에 따른 결과 크롤링을 해보면 제목과 블로그 링크를 가져올 수 있다. 무한정으로 많은 양의 검색 결과를 가져올 수 없는데 이는 좋은 검색 결과를 위해 네이버가 1000건의 검색 결과만을 보여주고 있기 때문이다. 하지만 이것만으로도 충분히 키워드를 추출한다던지, 제품 한 개를 분석함에 있어서 부족함이 보이지는 않는다.

```
In [30]: import requests
            import pandas as pd
from bs4 import BeautifulSoup
from collections import OrderedDict
from itertools import count
            def mvcrawler(input search):
                 post_dict=OrderedDict()
                 for page in count(1):
                      page in count()):

params=(

    'query': input_search,

    'where': 'post',

    'start': (page-1)*10+1,

    'date_from': 20191231,

    'date_to': 20200220,
                      print(params)
                      response = requests.get(url, params=params)
                      html=response.text
                     soup=BeautifulSoup(html, 'html.parser')
                     title_list=soup.select('.sh_blog_title')
                      for tag in title_list:
    if tag['href'] in post_dict:
                              return post_dict
                          print(tag.text, tag['href'])
post_dict[tag['href']]=tag.text
                return post_dict
In [31]: result=mycrawler('로지텍') print(len(result))
```

그림 2-34

- 2) 티스토리(다음 블로그)
- 3) 디시인사이드
- 3) 인스티즈

3. Data Processing

ㄱ. 전처리 과정(불용어 제거, 어근 동일화, N-gram)



그림 2-35

Nltk api 의 stopwards 를 이용하여 불용어를 제거한 결과입니다. 이 외에도 re.compile 과 정규식의 조합을 이용하여 특수문자나 특정 조합(메일)등을 지우는 처리를 해보았습니다.



그림 2-36

해당 실행문은 영어의 경우 시제에 따라 같은 동사임에도 형태가 달라지는 경우가 있는데, 이때 달라지게 하는 원인을 제거하는 것을 실행해 보았습니다. 한국어에도 이러한 형태가 있는데 형태소 분석 뒤에 가능할 것이라고 판단합니다.

그림 2-37

n-gram 을 이용하여 '대통령 트럼프'와 같이 한 단어로 취급해야 할 필요가 있는 단어를 표기해주는 전처리 과정을 실행해 보았습니다.

L. KoNLPy 한국어 분석 中 Hannanum

```
In [24]: import pandas as pd
import nltk
from nltk,stem.porter import PorterStemmer
from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
from nltk.corpus import stopwords
```

그림 2-38

```
In [30]: from konlpy.tag import Hannanum
        hannanum=Hannanum()
In [31]: temp = []
        for i in range(len(lines)):
            temp.append(hannanum.nouns(lines[i]))#명사단추출
In [32]: # 중첩 리스트(개념을 알 것) 하나의 리스트로 변환하는 함수
        def flatten(1):
            flatList = []
            for elem in 1:
                if type(elem) == list:
                   for e in elem:
                       flatList.append(e)
               else:
                   flatList.append(elem)
            return flatList
        word_list=flatten(temp)
        # 두글자 이상인 단어만 추출
        word_list=pd.Series([x for x in word_list if len(x)>1])
        word_list.value_counts().head(10)
Out [32]: 대통령
                  29
        국민
                 19
        대한민국
                   9
        우리
                  8
                   7
        여러분
        역사
                  6
        국민들
                   6
        나라
                  6
        대통령의
                    5
        세상
                  5
        dtype: int64
```

그림 2-39

대통령 담화문 중, 명사만을 추출하여 빈도를 추출하고자 한 실행문입니다. 담화문의 경우 문단별 구성에 따라서 리스트가 중첩이 되므로 이를 하나로 만들어줄 필요가 있습니다. 따라서 def 문을 통해 함수를 정의하여 실행하였습니다.

```
In [37]: from wordcloud import WordCloud
          from collections import Counter
In [38]: font_path = 'C:##Users##naruk##Desktop##잡이라!텍스트마이닝##NanumBarunGothic.ttf
In [39]: wordcloud = WordCloud(
              font_path = font_path,
width = 800,
height = 800,
              background_color="white"
In [40]: count = Counter(stopped_tokens2)
          wordcloud = wordcloud.generate_from_frequencies(count)
In [41]: def __array__(self):
    """Convert to numpy array.
              image: nd-array size (width, height, 3)
              Word cloud image as numpy matrix.
              return self.to_array()
          def to_array(self):
    """Convert to numpy array.
              Returns
              image : nd-array size (width, height, 3)
              Word cloud image as numpy matrix.
              return np.array(self.to_image())
          array = wordcloud.to_array()
```

그림 2-40



그림 2-41

자연어 처리를 한 결과만을 이용하여 UI를 구성하고자 했는데, 시각적인 처리가 있다면 UI가 좀 더다양화할 수 있지 않을까 하여 수행해보았습니다. 이 외에도 matplotlib를 이용하여 그래프 등의시각적인 자료를 제작해보았는데, 이러한 시각적인 자료가 트렌드를 파악할 때 사용될 수 있으리라판단합니다.

□. 감성분석(감성사전이용)

```
In [1]: ##공기원강성문식
import pendas as pd
import mathic import Africa
from nitk.corpus import stopwords
from nitk.corpus import numpy as no
i
```

그림 2-42

영화사이트 IDMB 의 리뷰 자료를 이용하였고, 2500개의 data set 을 가지고 있는 Afinn 을 이용하여 불러온 리뷰의 긍부정 척도를 계산하는 것을 실행해 보았습니다.

저희는 한국어 감성사전을 이용하여 이러한 척도를 계산하는 방법도 있지만 한국어를 영어로 번역하여 해당 사전을 활용하는 방안도 고려 중에 있습니다.

그림 2-43

자연어 처리를 하기 전에 불용어 처리를 하여 단어별 감정을 매핑하여 감정이 몇 번 매핑되었나를 확인하는 실행문입니다.

ㄹ. 감성분석(지도 기계학습기반 감성 분석)

그림 2-45

그림 2-45의 IDMB 데이터셋을 불러오는 과정입니다.

```
In [7]: x = np.array(["pos", "nes"])
class_Index=np.repeat(x, [lan(lines_nos), len(lines_nes)], axis=0)
#로 부경 물건스 전설
stop_words = stopwords.words("english")
vect = flidfvectorize(stop_words"stop.words).fit(total_text)
X_train_vectorized = vect.transfora(total_text)
#TF-IDF77878 또 해 보스 문에 대한 보스로 에 대
```

그림 2-46

여러 모델 중 로지스틱 회귀분석 모델을 사용한 결과로 불러온 리뷰의 감정을 나타낸 결과입니다.

위와 동일하게 서포트벡터머신, 의사결정 나무 모형 등 지도 기계학습 기반의 여러 모델을 동일한 데이터에 대해 수행해보았습니다.

```
In [19]: #의사결됩니무모함으로 위와 통일한 설립 from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier (clf.fit(X_train_vectorized, class_Index) predictions = clf.predict(vect.transform(test)) predictions = clf.predict(vect.transform(test2)) predictions = clf.predict(vect.transform(test2)) predictions = clf.predict(vect.transform(test2)) predictions |

Out[20]: array(['neg'], dtype='<U3') |

In [15]: #서포트백터버스-건나오객실을 from sklearn.svm import SVC clf = SVC() #SVC(pame='scale') OIB식으로 변경가능 clf.fit(X_train_vectorized, class_Index) predictions = clf.predict(vect.transform(test)) predictions = clf.predict(vect.transform(test)) predictions = clf.predict(vect.transform(test)) predictions = clf.predict(vect.transform(test)) |

CutUsers#naruk#Anaconda@#lib#site-packages#sklearn#svm#base.py:193: FutureWarning: The default value of gamma will change from 'au to' to 'scale' in version 0.22 to account better for unscaled features. Set gamma explicitly to 'auto' or 'scale' to avoid this warning. "avoid this warning.", FutureWarning)

Out[15]: array(['pos'], dtype='<U3')

In [16]: predictions = clf.predict(vect.transform(test2)) predictions

Out[16]: array(['pos'], dtype='<U3')
```

그림 2-47

그 결과로 로지스틱 회귀분석의 경우 원하는 대로 긍정, 부정의 결과를 가져왔고 수행 속도도 해당 데이터에 한해서는 다른 두 모델보다 속도도 빨랐습니다. 하지만, 나머지 두 개의 모델은 수행 속도도 굉장히 느리고 원하는 결과를 도출해내지도 않았습니다. 이를 통해서 모델별로 적용해서 실제 데이터의 예측률을 파악하는 게 중요할 것이라고 생각하였으며, 저희가 수행하고자 할 프로젝트에서 사용할 수 있는 api 나 모델들이 여러 가지 있으므로 이를 적용하여 최선의 값을 도출해낼 필요가 있다고 판단하여 추후에 작업해보고자 합니다.

ロ. Word2vec을 이용한 단어 임베딩 中 단어 유사도 판단

추후에 Aspect Analysis 를 할 때 단어 유사도 판단의 과정이 포함될 것이라 생각하여 Word2vec 을 이용하여 단어 임베딩을 실시해보았습니다. 그중에서 이번에는 단어 유사도를 판단하여, 특정 단어와 유사한 단어가 무엇이 있는지 확인해보았으며, 좌표로서 나타낼 수 있음을 확인하였습니다. 이때, 네이버영화 말뭉치 training 이 완료된 Set 를 이용하여 Word2vec 과정을 수행하였으며, Konlpy 를 이용하여 한글에 대한 분석을 실시해 보았습니다. 특히, konlpy 사용 중에 norm 이나 stem 을 이용하여 오타나형태소의 원형을 이용하였습니다.

```
In [5]: import codecs
              #Konipy 0.5.0 出西 이후부터 이름이 Twitter에서 Okt로 바뀌었다.
from konlpy.tag import Okt
              from gensim.models import word2vec
from konlpy.utils import pprint
 In [6]: def read_data(filename):
    with codecs.open(filename, encoding='utf-8', mode='r') as f:
    data = [line.split('\text') for line in f.read().splitlines()]
    data = data[1:] # header 제외
                     return data
 In [7]: #파일 위치, 본인의 파일경로로 변경필요
              ratings_train = read_data('ratings_train.txt')

終のMLpy 否例서 巨위制 資訊소분석기 사용 (1)

tw_tagger = Okt()
 In [8]: # 토콘나이즈(의미단어검출) 함수. 트위터 형태소 분석기 사용 (2)
# 형태소 / 품사 형태로 리스트화
def tokens(doc):
return ['/'.join(t) for t in tw_tagger.pos(doc, norm=True, stem=True)]
#norm 기능을 이용해 오타를 정점(ex. 사용해를 사용해로), stem을 이용해 원함으로 return할(ex. 입니다를 이다로)
 In [9]: # 파일중에서 영화 리뷰 테이타만 달기
              docs = []

for row in ratings_train:
                    docs.append(row[1])
              data = [tokens(d) for d in docs]
In [11]: # [TRAIN] word2vec 으로 모텔 생성 (3)
w2v_model = word2vec.Word2Vec(data)
              # init_sims 명령어로 필요없는 메모리 반환
w2v_model.init_sims(replace=True)
              pprint(w2v_model.wv.most_similar(positive=tokens(u'남자 여배우'),
negative=tokens(u'배우'), topn=1))
              [('여자/Noun', 0.8150866031646729)]
```

그림 2-48

그림 2-49

자료를 나타내 주는 코드를 수행하였습니다. 단어의 유사도 이므로 특정 단어와 유사한 단어를 보여주는 것인데, Aspect Analysis 의 경우 문법적인 연관성을 판단해야 하므로 임베딩에서 다른 과정을 추가적으로 요구함을 확인하였습니다.

```
In [20]:
          movie_transform_similarity = movie_tsne.fit_transform(movie_similarity)
          movie_df = pd.DataFrame(movie_transform_similarity, index=movie_vocab, columns=['x', 'y'])
          movie_df[0:10]
Out [20]:
             0\/Exclamation 22.172894 -57.955566
                 더빙/Noun
                           6.981616 45.611614
              ../Punctuation 18.876213 -60.003292
                 진짜/Noun 17.515112 -63.976002
          짜증나다/Adjective 36.130859 53.686295
               목소리/Noun -56.858418 -29.822529
                  答/Noun 23.910069 -57.069225
              .../Punctuation 18.831528 -59.998028
             포스터/Noun 46.868126 26.451733
                 보고/Noun 50.604397 -23.869593
```

그림 2-50

작업하고자 하는 타겟이 리뷰이다 보니, 'ㅋㅋㅋ'나 '꿀잼'과 같은 은어들에 대해서 처리하는 과정이 필요하리라 판단하였는데 Okt 의 경우 이러한 은어들도 한국어 조사 등으로 처리가 되고 있음을 따로 확인하였습니다. 그 외의 분석기에 대해서도 확인이 필요할 듯싶습니다. 분석기 별로 수행 속도가 다름을 확인하였고, 분석을 하여 보여주는 결과의 종류도 각기 다르기 때문입니다.

- 트위터에서 마이닝한 트윗 정보로 유사도 판단하기.

```
In [1]: #https://jeongwookie.github.io/2019/08/10/190810-twitter-data-crawling/
# GetOidTweet3 사용 준비
try:
    import GetOidTweet3 as got
    except:
    !pip install GetOidTweet3 as got
    import GetOidTweet3 as got

In [2]: # datetime을 사용해 가져올 범위를 정의
# 에제 : 2020-01-01 ~ 2020-04-01
import datetime

days_range = []

start = datetime.datetime.strptime("2020-01-01", "%Y-%m-%d")
    end = datetime.datetime.strptime("2020-04-01", "%Y-%m-%d")
    date_generated = [start + datetime.timedelta(days=x) for x in range(0, (end-start).days)]

for date in date_generated:
    days_range.append(date.strftime("%Y-%m-%d"))

print("=== 설정된 트윗 수집 기간은 [] 에서 [] 까지 입니다 ===".format(days_range[0], days_range[-1]))
print("=== 6 [] 일 간의 데이터 수집 ===".format(len(days_range)))

=== 설정된 트윗 수집 기간은 2020-01-01 에서 2020-03-31 까지 입니다 ===
=== 8 31일 간의 데이터 수집 ===
```

그림 2-51

그림 2-52

```
In [5]: # GetOldTweet3 에서 제공하는 기본 변수
        # 유저 아이디, 트윗 왕크, 트윗 내용, 날짜, 리트윗 수, 관심글 수
# 원하는 변수 골라서 저장하기
         from random import uniform
        from tgdm import tgdm_notebook
         # initialize
        tweet_list = []
        for index in tqdm_notebook(tweet):
             # 메타데이터 목록
            username = index.username
             link = index.permalink
            content = index.text
            tweet_date = index.date.strftime("%Y-%m-%d")
tweet_time = index.date.strftime("%H:%M:%S")
             info_list = [tweet_date, tweet_time, username, content, link]
            tweet_list.append(info_list)
             # 34
             time.sleep(uniform(1,2))
```

HBox(children=(IntProgress(value=0, max=7758), HTML(value='')))

그림 2-53

예시로 2020년 1월 1일부터 3월 31까지 "기묘한이야기"를 검색한 결과를 마이닝하였습니다.

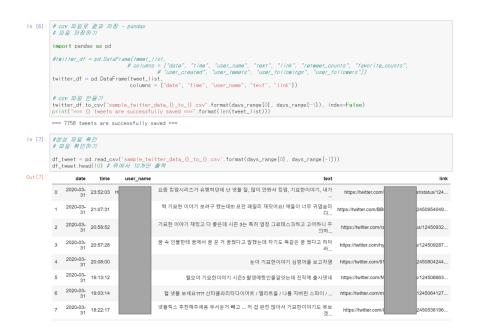


그림 2-54

크롤링한 내용을 csv 파일로 저장하여 위와 같이 저장하고 저장한 파일에서 내용과 관련된 부분만 추출하여 konlpy 와 word2vec 을 이용한 분석을 진행해보았습니다.

그림 2-55

그림 4-20과 같이 명사, 동사, 형용사 같은 리뷰와 작품과 연관 지어 중요한 품사의 단어들만 다시 추출하였고 그 단어가 마이닝한 결과 내에서 얼마큼의 횟수만큼 사용되었는지 파악하였습니다.

```
In [26]: for word, count in keys[:20]:
    print("[0] {1}".format(word, count))

이야기 7966
기묘한 7753
시즌942
진짜607
나519
거511
댓플릭스 465
보고 462
추천 459
저 418
댓플 369
것352
고 339
드 라마338
내 313
중 297
때 265
집 265
인 259
    元 238
```

그림 2-56

위와 같이 리뷰에서 가장 많은 쓰인 단어를 추출할 수 있었고 이를 토대로 다음 과정에서는 유용한 단어에 대한 추출방법이 과제가 될 것 같습니다.

그림 2-57

다음은 형용사와 동사를 어근으로 바꿔주는 작업을 하였습니다.

그림 2-58

이전의 작업을 토대로 단어 간의 유사성을 판단해보았습니다.

이번 과정에서는 추출한 데이터를 konlpy 및 word2vec 과 같은 분석에 유용한 툴과 연결시키는 작업을 해보았고 이 결과 유용한 데이터의 선별 및 축약어와 같은 비속어에 대한 판별 또한 다음 과제가 될 것으로 보입니다.

4. DB Construction

고. Logical-ERD 구상

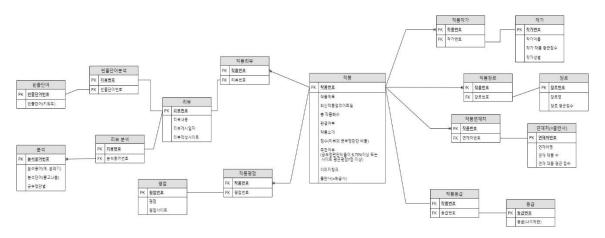


그림 2-59

기본적인 작품 정보로 작품 이미지, 제목, 작가, 출판사, 연재사, 완결 여부, 현재 총 작품 화수, 최신화업데이트일, 작품 소개, 장르가 들어가게 됩니다. 이 중 작가, 장르와 연재처는 단일 테이블로 만들어간단한 작가 정보와 연재처 정보를 가지게 됩니다. 이 테이블에는 장르, 작가와 연재처의 다른 작품을 포함한 통합적 평균 점수가 개재되게 됩니다. 가장 중요한 리뷰의 경우 해당 작품에서 화제가 되며많은 언급이 일어나고 있는 키워드와 리뷰의 공부정 판단을 위해 두 가지 테이블을 만들었습니다. 또한각 리뷰 사이트마다 가지고 있는 평점에 대한 평균을 측정하여 종합적인 리뷰 점수를 판단하기 위해평점에 관련된 테이블도 만들었습니다.

*이는 추후 제작과정에서 변경될 수 있으며 계속 진행되는 회의를 통해 상세 내역을 수정해 나가고 있습니다.

L. DB구축 및 분석결과 축적

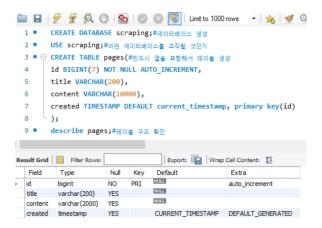


그림 2-60

여러 개의 테이블이 아닌 한 개의 테이블을 이용하여, 제목과 내용을 저장해 보기 위한 테이블을 구성하였습니다.

그림 2-61

이후, 데이터를 저장하는 과정에서 하나의 열에 내용을 포함시키지 못하는 경우가 많아 alter 기능을 이용하여 데이터 열의 정보를 수정하였습니다.

```
In [1]: pip install PyMySQL
Requirement already satisfied: PyMySQL in c: wusers warruk warraconda w
```

그림 2-62

pyMySQL을 이용하여 cur과 conn 이라는 변수를 활용하여 execute 문을 통한 MySQL 명령어를 실행해 보았습니다.

```
insert into pages(title,content)#id는 자동증가, timestamp는 현재시간 자동 저장

values(
"Test page title",
"This is some test page content. It can be up to 10,000 characters long."
);
select * from pages where id=2;#id가 2인 행이없으므로 none return
select * from pages where title like "%test%";
select id,title from pages where content like "%page content%";
#delete를 실행하기전에는 select를 먼저 실행하는 것이 좋다.;
select * from pages where id=1;
delete from pages where id=1;
update pages set title="A new title", content="Some new content" where id=2;
```

그림 2-63

크롤링한 결과를 DB에 저장해 보기 앞서서 DML 명령어를 기본적으로 활용해보았습니다.

```
In [5]: from urllib.request import urlopen
from bad import BeautifulSoup
import datetile
import random
import proyesal
import re
conn = pymysal.connect(host='127.0.0.1', user='root', passed='3721', db='mysql', charset='utf8')
cur = conn.cursor()
cur.secute('UES caraina')
random.seed(datetime.datetime.now())

def stors(title, content):
cur.connection.commit()

def setLinks(articleUrl):
html = urlopen('http://en.wikipedia.org'*articleUrl)
bs = BeautifulSoup(htal, html.parser')
title = bs.find('ml.) sat.text()
store(title, content);
return bs.find('ml.) sat.
```

그림 2-64

그림 2-62와 동일하게, conn 과 cur 변수를 활용하여 pyMySQL 의 데이터에 접근합니다. 기본적으로 위키백과의 데이터를 하나 참조하되, 데이터 내부의 href 를 모두 찾아서 ref 의 제목과 내용을 모두 가져와서 DB 에 저장하는 코드를 작성해 보았습니다. 이는, 추후에 네이버 블로그나 티스토리 등에서 작품을 검색하고, 그 내용을 수집하는 과정과 매우 유사할 것이라 판단합니다. 특히, 네이버 블로그 위키백과와 동일하게 request를 활용합니다.

이때, DML 명령어를 사용하기 위해서 execute 문을 사용하여 insert 문을 실행하고 있음을 확인할 수 있습니다.

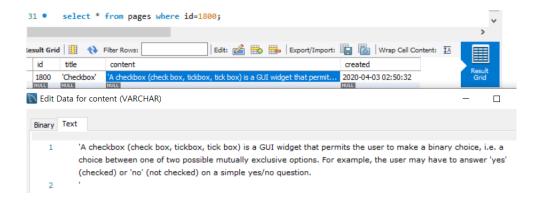


그림 2-65

컴퓨터의 속도에 비해 데이터의 길이가 크다고는 생각을 안 했는데, 생각보다 긴 시간이 소요되는 것을 확인하였습니다. 웹페이지당 1초 정도 소요되긴 하지만 추후에는 더 많은 데이터를 저장할 것이라 판단하므로 빠른 작업이 필요할 것 같습니다.

5. <u>UI Development</u>

(진행도가 있을 때 추가 작성예정)

Ⅲ. 과제 평가

1. 개선방안

- 이번 주차에 6개의 플랫폼에 대해 작품의 기본 정보를 스크레이핑 하는 코드를 구성하였습니다. 추가적으로 스크레이핑 해야 할 부분이나 예외처리 부분은 다음주차까지 보완하도록 하겠습니다.
- 다음 차시에는 위의 보완과 더불어 SNS나 커뮤니티에서 분석할 자료를 스크레이핑 하는 것까지 완성하도록 하겠습니다.
- 이후, 기본적 스크레이핑 코드가 완성이 되면 다시 설계한 것(디자인씽킹)을 바탕으로 대면방식으로 Logical-ERD의 수정을 할 예정입니다.

2. 기대효과

ㄱ. 기업적 측면

즉각적인 피드백이 필요한 문화 산업에서 소셜미디어와 커뮤니티 같은 독자층의 실시간 반응이 보이는 곳의 리뷰를 통합적으로 확인 가능함으로써 앞으로의 홍보, 제작, 투자 방향 선택에 도움이 되는 지표가 될 것이다.

ㄴ. 사용자 측면

- 별점 테러와 같이 실제 작품에 대한 후기가 아닌 평가 반영으로 실제 작품의 후기를 원하는 사용자에게 더욱 사실적인 후기를 각기 다른 플랫폼에서 검색해 볼 필요 없이 한 곳에서 확인이 가능할 것이다.
- 리뷰에서 자주 언급된 단어를 통해 중요 키워드를 산출해내기 때문에 선호하는 양상의 작품을 기호에 맞춰 선택하기 쉽다.
- 현재 작품에 대한 주요 평가가 어떻게 되는지 시각적으로 확인 가능합니다

<참고문헌>

- [1] 파이썬을 활용한 클로러 개발과 스크레이핑 입문 (카토 카츠야, 요코야마 유우키, 위키북스, 2019)
- [2] 파이썬 데이터 수집 자동화 한방에 끝내기 한입에 웹크롤링 (김경록, 서영덕, 비제이퍼블릭, 2018)
- [3] 파이썬을 이용한 웹크롤링과 스크레이핑 (카토 코타, 위키북스, 2018)
- [4] 파이썬을 이용한 머신러닝, 딥러닝 실전 개발 입문 (쿠지라 히코우즈쿠에, 위키북스, 2019)
- [5] Web Scraping with Python (라이언미첼, 한빛미디어, 2019)
- [6] 잡아라! 텍스트 마이닝 with 파이썬 (서대호, 비제이퍼블릭, 2019)
- [7] https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/bs4/doc.ko/
- [8] 오피니언 마이닝 기술을 이용한 효율적 상품평 검색 기법 (윤홍준, 김한준, 장재영, 2010)
- [9] 한글 텍스트의 오피니언 분류 자동화 기법 (김진옥, 이선숙, 용환승, 2011)
- [10] 상품평가 텍스트에 암시된 사용자 관점추출 (장경록, 이강욱, 맹성현, 2013)
- [11] 텍스트 마이닝을 이용한 2012년 한국대선 관련 트위치 분석 (배정환, 손지은, 송민, 2013)
- [12] 한글 감성어 사전 api구축 및 자연어 처리의 활용 (안정국, 김희웅, 2014)
- [13] 한글 음소단위 trigram-signature 기반의 오피니언 마이닝 (장두수, 김도연, 최용석, 2015)
- [14] 소셜네트워크서비스에 활용할 비표준어 한글처리 방법연구 (이종화, 레환수, 이현규, 2016)
- [15] 인공지능을 활용한 오피니언 마이닝 소셜 오피니언 마이닝은 무엇인가?6 (윤병운, 2017)
- [16] 한국어 비정형 데이터 처리를 위한 효율적인 오피니언 마이닝 기법 (남기훈, 2017)
- [17] A study on Sentiment Analysis with Multivariate ratings in Online Reviews (임소현, 2020)

44

⁶ https://www.samsungsds.com/global/ko/support/insights/1195888_2284.html