빅데이터 최신기술

문장 유사도 계산

소프트웨어학부 20163162 차윤성

1. 과제 수행 내용 설명

- 1) 2개 문장에 대한 유사도 계산(two-sentence-similarity.py)
 - 프로그램 개요

키보드로부터 두 개의 문장을 입력받아, 두 문장의 유사도를 검사하는 프로그램이다. 입력받은 문장을 벡터화 시 음절 trigram을 기준으로 벡터화 하였고, 유사도 검사 방 법은 코사인 유사도를 사용하였다.

키보드로부터 문장을 입력받으면, 작성한 getTrigramSet 함수를 이용해 각 문장의 trigram을 추출한 후, BOW 형태의 집합이 반환되도록 하였다. 이후 각 집합의 값들을 python 내장 자료구조인 딕셔너리에 넣어주면서 각 trigram별로 아이디 값을 부여하였다. 딕셔너리 내의 모든 trigram을 검사하면서 첫 번째 BOW에 해당 trigram 이 있는 경우 첫 번째 벡터 해당 인덱스에 trigram의 빈도를 넣어주었고, 없는 경우에는 0을 넣어주었다. 두 번째 문장의 경우에도 같은 방식으로 벡터화를 진행하였다. 상기 과정을 통해 얻어진 두 개의 벡터를 이용해 코사인 유사도를 계산하였다.

2) KCC150 말뭉치의 각 문장에 대해 가장 유사한 문장의 쌍 출력(sentence-similarity.py) - 데이터 전처리 과정

이미 전처리 된 데이터 trigram-sejong을 이용하는 방법도 있지만, KCC150의 말뭉치를 이용해 전처리된 데이터를 이용하고 싶어서 다른 데이터셋을 사용하였다. 먼저 get-ngram을 이용해 KCC150 말뭉치의 trigram을 뽑아낸 후 split와 wordcount를 이용해 각 trigram의 빈도수를 뽑아냈다. 이후 preprocessing.py를 이용해 feature 수를 뽑아냈는데, 빈도수가 50 이상인 trigram과 trigram 중 한 음절이라도 한글이 있는 trigram을 제외한 나머지 trigram을 제외시켰다. 이렇게 했을 때 약 40만개의 feature가 생성되는데, 빈도수의 기준을 낮추면 전처리 된 데이터와 KCC150 말뭉치를한 프로그램에 같이 적재할 수 없을 것 같다는 판단 하에 빈도수의 기준을 50으로 잡았다.

위 과정을 거치면 triVec.dat 라는 이름의 전처리된 데이터가 생성된다. 데이터의 전처리와 이후 이뤄지는 문장 유사도 검사는 모두 EUC-KR로 인코딩 된 KCC150 말뭉치를 기준으로 진행되었다.

- 프로그램 개요

먼저 전처리된 triVec.dat의 trigram과 각 trigram의 id값을 프로그램 내부 딕셔너리에 저장하며, 이 때, 딕셔너리의 키 값은 trigram이 된다. 이후 KCC150 말뭉치를 open해 한 줄 씩 읽으면서 유사도를 검사한다. 프로그램 구동 시 시간 관계 상 비교시 기준 문장을 KCC150 말뭉치의 상위 20개의 문장으로 간추렸고, 기준 문장과 비교할 비교 대상 문장들은 KCC150 말뭉치의 전체 문장 중 10%로 설정하였다. 이 때에도한 문장 당 비교해야 할 문장의 수가 총 119만 문장이기 때문에 한 문장의 유사도를 검사할 때 평균적으로 1~2분씩 소요되었다.

먼저 기준 문장에서 trigram을 추출 해 벡터화를 진행하였고, 비교 대상 문장에 대해서도 각각 trigram 추출 및 벡터화를 진행하였다. 해당 과정이 진행되어 두 문장에 대한 벡터를 얻은 후 simDoc.py를 참고하여 작성된 코사인 유사도 함수를 사용해 두문장의 코사인 유사도를 검사하였고, 이 중 유사도 값이 높은 2개의 문장을 저장하였다. 한 문장에 대해 유사도 검사가 끝나면 문장과 유사도값, 문장의 벡터를 출력한다.

- 세부 구조

전처리된 데이터는 "id \t trigram"의 형태로 저장되어 있는데, load 시 딕셔너리 형태로 프로그램 내부에 저장하도록 하였으며 이 때 딕셔너리의 키 값은 trigram이다.

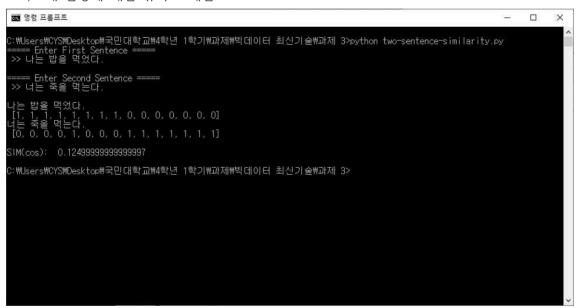
유사도 값이 높은 상위 2개의 문장을 저장하기 위해 2차원 리스트를 이용하였고, 첫 번째 인덱스에는 문장이 들어가고, 두 번째 인덱스로는 유사도 값이 저장된다. 이 후 분석된 유사도 값이 현재 저장되어있는 유사도 값보다 높은 경우를 처리하기 위해 항상 2차원 리스트의 상태를 유사도 값 기준 오름차순으로 정렬된 상태로 유지하였다.

한 문장이 벡터화 된 구조는 [[id, freq], [id, freq], ...]와 같은 형태이며, 이 또한 2차원 리스트로 구현하였다. 이 때 문장의 벡터를 출력 시에 id값을 기준으로 오름차순 정렬된 형태로 출력된다. 문장을 벡터화 할 때에는 먼저 문장의 trigram을 추출하는데, 문장 길이 - 2까지 for문을 수행하면서 trigram을 추출하고, 해당 trigram이 전처리된 데이터를 저장한 딕셔너리에 있으며 해당 trigram의 id값을 가져오도록 하였고, trigram이 딕셔너리에 없는 경우는 아무런 작업도 수행하지 않고 다음 trigram을 검사하도록 하였다.

벡터화된 두 문장의 유사도는 simDoc.py의 dot과 norm함수를 사용하였는데, 이 때 norm의 경우 강의자료에 기술된 것과 달리 각 차원 값의 제곱의 합에 루트를 씌워두지 않아, 파이썬 내장 라이브러리인 math를 활용해 루트를 씌워준 후 연산하도록 하였다.

2. 실행화면 스크린샷

1) 2개 문장에 대한 유사도 계산



- 이 때 여러 trigram 중 두 문장에서 겹치는 trigram은 "을_먹"이 된다.

2) KCC150 말뭉치의 각 문장에 대해 가장 유사한 문장의 쌍 출력



- 기준 문장인 "통합보건교육은 이 대학만의 특화된 프로그램이다."에서 가장 유사한 2개의 문장이 "봇 프로그램이란 자동화된 작업을 반복 수행하는 일종의 복제 프로그램이다."와 "이는 올해 처음 신설된 프로그램이다."이다.

<u>385699</u> 프<u>로그</u> 161712 로그램

- 이 중 첫 번째 문장의 경우 "프로그램이다"와 "프로그램"이 두 문장에서 동일하게 나타나는 음절임을 확인할 수 있으며, 실제로 triVec.dat의 id를 확인해 보면 "프로그"에 해당하는 값인 385699와 "로그램"에 해당하는 id값인 161712가 기준 문장과 비교 대상 문장의 벡터에 나타나는 것을 볼 수 있다.
- 유사도가 높은 두 번째 문장이 벡터화된 경우에 여러 벡터 중 id 385699에 해당하는 trigram이 1번, 161712에 해당하는 trigram이 1번 나타난 것을 확인할 수 있다.

- 해당 케이스의 "그러나"와 "건물은"과 관련된 trigram이 모든 문장에 있음을 볼 수 있다.



- 해당 케이스에서는 "중 가장 많은"의 경우가 모든 문장에서 반복적으로 출현함을 볼 수 있다.



- 위의 6개의 trigram이 3개의 문장에서 공통적으로 출현한 trigram이다.
- trigram의 id값을 보면, id값은 trigram을 오름차순으로 정렬한 순서대로 부여되었음을 확인할 수 있다.