# KNOW 직업추천 대회 User-based CF로 분석 결과

김지선

## User-based CF 알고리즘으로 분석

• CF 알고리즘을 직업추천 데이터에 적용



### CF 적용 프로세스

- 1. 텍스트 데이터와 숫자 데이터를 분리(학습 데이터)
- 2. 전체 텍스트 데이터에 대하여 토큰화 해서 단어 모델 생성
- 3. 텍스트 데이터에 각각에 대해 모델 돌리기
  - 각각의 행,열 값에 대한 토큰화
  - 토큰화된 값을 모델에 돌리기
- 4. 임베딩 완료
- 5. 임베딩한 텍스트 데이터를 숫자 데이터에 붙히기 (=설문 응답 결과를 모두 벡터화)
- 6. 구직자와 재직자의 설문 응답의 상호 유사도 행렬 생성
- 7. 구직자와 가장 비슷하게 응답한 재직자의 직업을 추천(구직자에게)

### 지금 진도 유사도 행렬 이용

#### • 유사도 행렬 기반 예측 하면 끝남

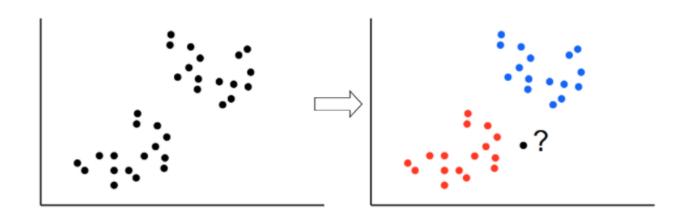
	구직자 의 응답 (idx=0)	구직자의 응답 (idx=1)	구직자의 응답 (idx=2)
재직자의 응답 (idx=0)	0.32(A)	0.67	0.54
재직자의 응답 (idx=1)	0.55	0.87	0.23
재직자의 응답 (idx=2)	0.74	0.32	0.89(B)

- A-구직자 0과 재직자 0의 설문 응답 유사도
- B-구직자 2에게 재직자 2의 직업 추천 !!

  □ 구직자 idx=2와 재직자 idx=2의 응답이 가장 비슷하기 때문
- idx=user 식별
- 구직자-test data
- 재직자-train data

# KNN으로 직업 추천

- K-NN은 거리기반 분류(유클리디안 거리 기준)
  - k개는 홀수
  - 표준화가 필요
- 결국에 유사한 유저의 직업을 추천하는 아이디어는 동일



 https://medium.com/@unfinishedgod/r-%EB%A8%B8%EC%8B%A0%EB%9F%AC%EB%8B%9D-knn-%EC%95%8C%EA%B3%A0%EB%A6%AC%EC%A6%98-38925616284c

# 적용 결과

• CF로 예측한 결과

2022-03-28 05:32:57

0.0599251768

0.0630750808

• KNN으로 예측한 결과

2022-03-28 17:21:19

0.0656647121 0.0693695109

# 현재상황 & 문제점

- 정확도가 너무 낮음
  - 적절하지 않은 알고리즘 사용?
  - 기존 알고리즘이 아닌 자체 아이디어를 구현해서?
- (1) 라이브러리 핸들링 가능
  - ⇒ 다음 단계 (활용능력이 떨어져서 분발 필요)

# 앞으로 할 것

- 한전 공모전 참여
  - 지금하고 있는 것에 집중하는게 나아 보임
  - +지금하고 있는 것-머신러닝 스터디, 학부 공부, 교수님이 시키시는 것
- MF로 무비렌즈 데이터 분석