**보건사회연구원 형태소 데이터 분석 (Graph VAE)**

* **인용 논문**

1. KIPF, Thomas N.; WELLING, Max. Variational graph auto-encoders. *arXiv preprint arXiv:1611.07308*, 2016.
2. SALHA, Guillaume; HENNEQUIN, Romain; VAZIRGIANNIS, Michalis. Keep it simple: Graph autoencoders without graph convolutional networks. *arXiv preprint arXiv:1910.00942*, 2019.

* **데이터 전처리**

1. 전체 3000개의 keywords에서 10개월 전체의 상위 빈도수 30 단어 + 나머지 2970개의 단어 중 임의로 270개 선택 = 300 keywords
2. Train: 월별로 10000개의 Graph(기사) sampling = 전체 10만개의 Graph  
   (이는 모든 월별 데이터에 대한 적합에서 latent space를 공유하기 위함)
3. Test: 월별로 100개의 Graph(기사) sampling
4. 기사를 sampling할 때 300개의 keywords 중 적어도 10개를 포함하는 기사를 선택 (minimum degree)

* **활용 방향(모형 해석)**

1. Test data를 latent space에 embedding한 결과를 시각화하여 월별로 embedding이 구분되는지 확인(10개의 색깔로 구별)
2. 몇개의 특정한 keywords들로 구성된 Graph를 미리 정의하고, latent space에 embedding하여 구분, 또는 해석

* **개선 사항**

1. 인접행렬이 1인 확률에 가중치 beta 부여 = weighted binary cross entropy
2. 차원이 큰 sparse한 행렬(인접행렬)들의 행렬곱으로 인한 속도 저하
3. 기사별 감성 정보 사용 (node들의 prior를 수정?)
4. 가중치가 있는 edge를 사용하는 경우의 모형 적합
5. 모형 저장은 가중치 저장으로 대체하여 해결