

2024.04.02 미팅

2021105600 박지후

2018101819 김세한

2014110450 윤영근

과제 선정 배경 및 과제 주요 내용

- 기존 골다공증 진단 : 어깨 X-ray + 골밀도 측정(소요 시간, 비용 높음)

-> 어깨 X-ray 이미지만으로도 골다공증 진단하는 모델

- 골다공증 환자의 어깨 X-ray data수 부족

-> [데이터 수가 많은 흉부 X-ray를 활용한 Masked Autoencoder, Proxy task 방법론]을 통한 데이터 효율적인 모델 학습 방안 연구

- 의료 진단 모델 : 모델의 정확도 뿐만 아니라 신뢰성(판단 근거) 또한 중요

-> GradCAM을 통해 모델의 판단 근거 시각화

-> [모델의 정확도 + 모델 판단 근거와 의료 전문가 판단 근거 유사도(causality)] 기반 모델 성능 비교 분석

과제 정량적 목표

기존의 CNN과 ViT를 활용한 **흉부질환 진단 모델** :

Accuracy : 0.80(NIH ChestX-ray) ~ **0.82**(Stanford ChestXpert)

=> **Masked Autoencoder**(NIH ChestX-ray, Stanford ChestXpert) **방법론 사용 시,**

Accuracy 0.80 목표

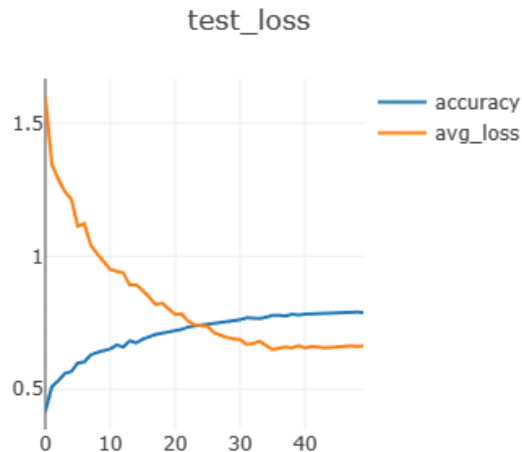
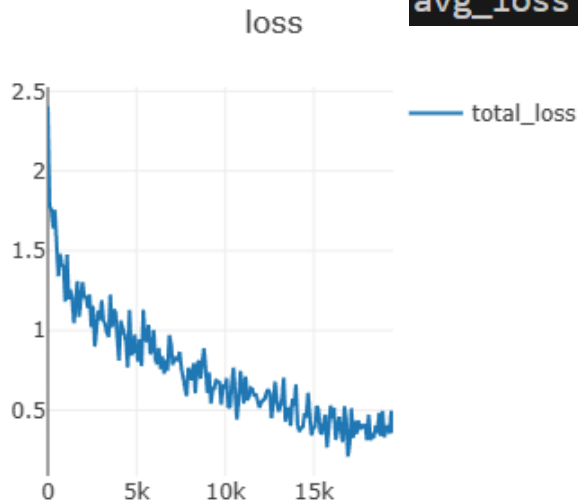
과제 수행 절차

1. 흉부 및 어깨 x-ray 데이터 수집 및 전처리
2. CNN과 VIT 모델을 통하여 흉부 및 어깨 x-ray 데이터 학습
 - 2-1. Masked autoencoder 방법론 설계 및 개발
 - 2-2. Proxy tasks를 활용한 Self-supervised learning 방법론 설계 및 개발
3. GradCAM을 활용해 모델 판단 근거 확인 및 분석 방법론 설계
4. 성능과 causality 향상을 위해 최신 연구자료 검토 및 연구에 적용

현재 진행 상황 -

1. CNN 이론 공부, code작성(CIFAR10)
2. ViT 이론 공부, code작성(CIFAR10)
3. 기본 main code 작성 : model, dataset만 바뀌어도 되는 code

```
accuracy : 77.9000%  
avg_loss : 0.6609
```



역할 분담

1. **GradCAM 시각화 & 통계 분석** - 윤영근
2. **proxy task(어깨 X-ray)** - 김세한
3. **MAE (ImageNet, 흉부 X-ray -> 어깨 X-ray)** - 박지후
4. **(Guided Learning)**

향후 계획

- 4/9** : gradCAM 이론 학습 + 기본 code 구현 (영근),
main code 수정 + proxy/MAE 이론 학습 (지후),
proxy와 MAE 이론 학습 + 기본 code 구현(ImageNet->CIFAR10?) (세한)
- 4/16** : gradCAM 통계 분석 방법 학습, 기본 code 구현
proxy, MAE code 구현(ImageNet->어깨 X-ray, 흉부 X-ray->어깨X-ray)
- 4/23** : proxy, MAE gridsearch
- 4/30** : 중간보고서 제출

질문 사항

1. 성능 평가 metric 뭘로 하는 게 좋을지? [BAC, SPE, SEN]?
2. 사용하게 될 어깨 X-ray 데이터 사진 받기
3. 이미지 분석 분야에서 주로 활용되는 통계 분석기법
4. 역할 분담을 어떻게 하면 좋을지, GradCAM이 따로 할 게 있을지?
5. 기존에 하시던 연구들 중 해당 연구와 유사한 프로젝트 여부