Palette.Al

Classification of Mask wearing status, Gender and Age

8조: 김지수 김혜수 배지연 이승현 임문경 진명훈



2021,08,23 - 2021,09,02 Public 2등, Private 3등 Solution (38조 中)



We are Palette, Al!!







- 어떤 Task를 풀었는가?
- 학습 데이터는?
- Exploratory Data Analysis



01. Introduction





마스크 착용 상태 분류!

카메라로 촬영한 사람 얼굴 이미지의 마스크 착용 여부를 판단하는 Task

정면의 얼굴이 찍힌 사진

Mask

마스크 착용 / 오착용 / 미착용

○ Wear ○ Incorrect ○ Wear

Gender

○ Male ○ Female 남성 / 여성

Age

384 X 512

30대 미만 / 30대 이상 60대 미만 / 60대 이상





Boostcamp에서 제공한 Asian Mask Dataset!

- 전체 사람 명 수: 4,500 명
- 한 사람 당 사진의 개수: 7 장 (마스크 착용 5장, 코스크 or 턱스크 1장, 미착용 1장)
- 이미지 크기: (384 x 512)
- 전체 데이터 중 60%를 학습 데이터로, 20%는 public, 20%는 private
 - Train: 18,900
 - Test1: 6,300 (@Public)
 - Test2: 6,300 (@Private)
- 평가 지표: Macro F1 Score

Mask

○ Wear ○ Incorrect ○ Wear

Gender

○ Male **○** Female

Age

num_classes: 3 x 2 x 3 = 18



Normal



Mask1



Mask2



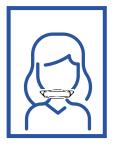
Mask3



Mask4

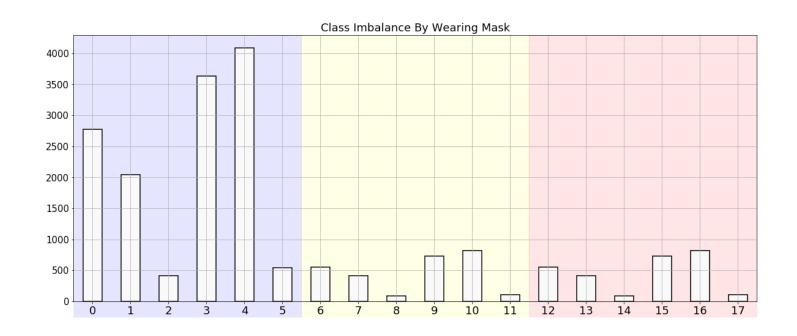


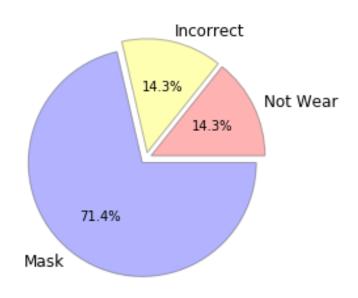
Mask5



Incorrect

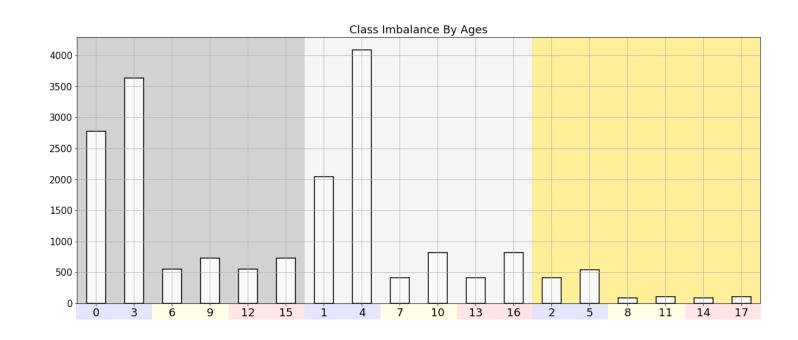


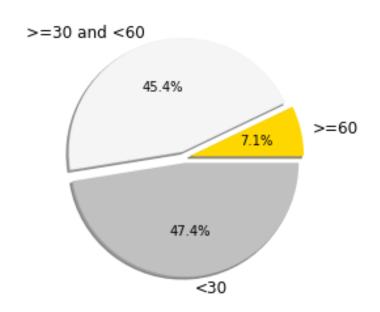




Mask Class Imbalance 문제가 심각해 보입니다.

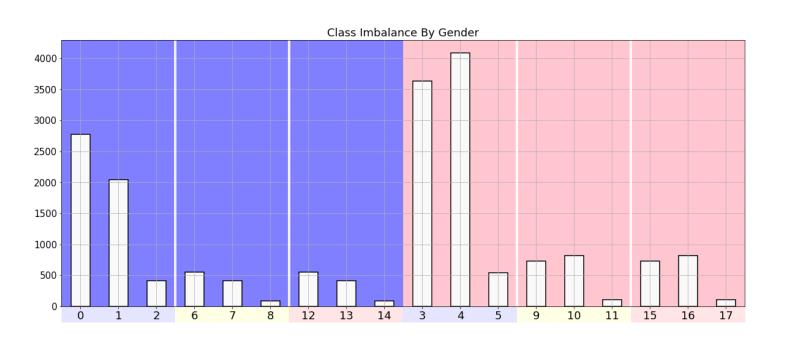


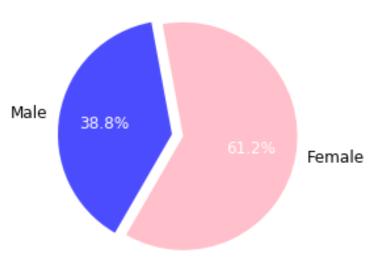




Age에 따른 불균형 문제는 더 심각해 보여요







Gender에도 불균형이... 잘 예측할 수 있을까요?



• 베이스 라인: 모델

• 베이스 라인: 실험 세팅

• 베이스 라인: 중간 결과

• 베이스 라인: Insight



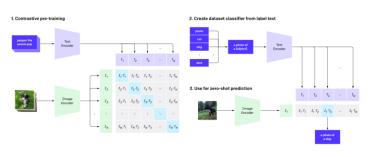
02. Baseline

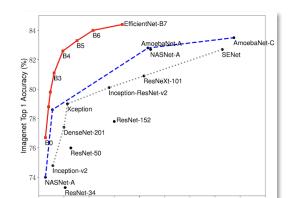


베이스 라인: 모델

Baseline

CLIP (OpenAI, '21)

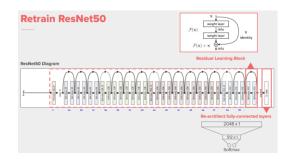




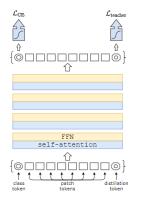
80 100 Number of Parameters (Millions)

EfficientNet (Google Brain, '19)

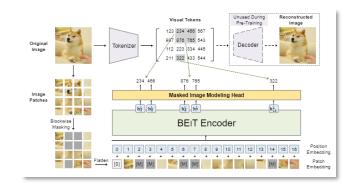
ResNet50 (MS, '15)



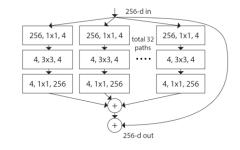
DeiT (FAIR, '21)



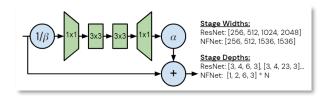
BEIT (MS, '21)



ResNext (US San Diego, FAIR, '17)



NFNet (DeepMind, '21)

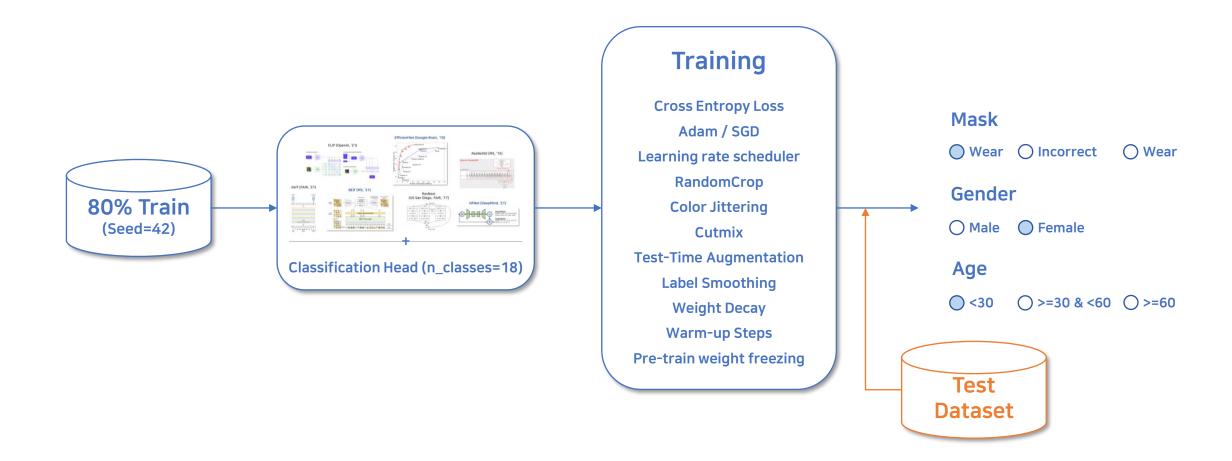


초반엔 어떤 모델이 잘하는지 알기 위해 다양하게 실험했어요!

Baseline

베이스 라인: 실험 세팅





18개의 클래스를 분류하는 모델을 다양한 조건에서 실험!



베이스 라인: 중간 결과



마의 73.8점... 왜 이렇게 성능이 안 오를까요?

Baseline



- 60대를 너무 못 맞춘다
- 검은 옷 + 빨간 외투를 입은 성별에 대해 구분이 힘듦
- Incorrect를 잡기가 너무 힘듦
- Train Transform, TTA의 효과가 미미
- EfficientNet, BEIT, NFNet이 잘하더라!



- 학습 개선: ① Re-labeling
- 학습 개선: ② Handling Class Imbalance
- 학습 개선: ③ Age 모델을 따로 구축
- 학습 개선: ④ Data Augmentation
- 학습 개선: ⑤ 모델 성능 극대화



03. Improvement



- Class weight 부여
- Label smoothing
- Weighted sampling
- Focal loss



- 후보 데이터셋을 탐색
- Labeling 작업
- Stylegan2 + deepface -> 노인 만들기 fail
- Mask, nose synthetic mask 추가가 힘듦
- 데이터는 상업적 이용이 가능해야 함
- All age face -> 모든 장점을 골고루 가지고 있음
- Kaggle Mask -> 대용량 + incorrect class 많음

학습 개선: ③ Age 모델을 따로 구축



나랑 지수님이 구축한 방식! Smooth L1 Loss로 age regressor 추가 Poisson Distribute으로 나이 조정



- Ensemble and Stacking
- 하지만 최종적인 결과를 확인했을 때 성능이 조금 하락함
- Garbage in garbage out이 ensemble과 stacking에도 적용되는 듯





Out of fold Ensemble Stacking Beit further pretraining



- 우리가 푼 문제의 최종 솔루션!
- 최종 결과는?
- 아쉬운 점 + 중요했던 점



04. Conclusion



우리가 푼 문제의 최종 솔루션!



성적 그래프 가시화 + attention map



| | | | | Macro F1 | Accuracy |
|---------|---|-----------|----------------|----------|----------|
| Public | 1 | 이미지분류_38조 | 0000000 | 0.786 | 81.762 |
| | 2 | 이미지분류_8조 | | 0.784 | 81.619 |
| | 3 | 이미지분류_16조 | 재혁 승균 지윤 수홍 다솔 | 0.781 | 81.921 |
| | 4 | 이미지분류_28조 | 준태 M | 0.779 | 82.095 |
| | | | | | |
| Private | 1 | 이미지분류_16조 | 제혁 승균 지원 수홍 다솔 | 0.776 | 82.238 |
| | 2 | 이미지분류_33조 | 영재 🕜 세종 민형 | 0.771 | 81.524 |
| | 3 | 이미지분류_8조 | | 0.771 | 81.254 |
| | 4 | 이미지분류_6조 | HOTS X | 0.769 | 81.492 |



- Ray tune, bag of tricks 실험 X
- MC-Dropout, FixMatch 등 다른 일반화 기법에 대한 고민 미미
- Pseudo Labeling 이외 semi-supervised learning (BYOL, FixMatch etc)을 적용해봤다면?
- Num_workers 문제를 해결하지 못함...
- 모델 아키텍쳐에만 집중! 중간에 다른 요소가 너무 중요하다는 사실을 깨달음
- Fold 수에 따라 결과가 어떻게 달라질까?
- Data validation set alignment가 굉장히 중요하더라

Thank you!

