▼ Mask Classification 3등 솔루션 ▼

3 이미지분류_8조 0.771 81.254 113 2d

프로젝트 개요

1. 프로젝트 주제

Mask Classification : 사람의 이미지를 입력으로 받아 Mask , Gender , Age 각각 구분하여 총 18개의 class로 분류하는 문제

2. 프로젝트 개요

- Domain Understanding: 노인, 그리고 비정상적으로 마스크를 쓴 인원에 대한 데이터가 불균형
- Data Analysis: pyplot 과 seaborn 으로 클래스별 불균형을 파악하고 배경에 얼굴이 들어가있는지, 옷에 bias는 없는지에 대하여 분포와 특성을 파악
- Data Processing: numpy, pandas, pytorch 를 통해 데이터를 필요한 형태로 변환
- Modeling: timm, huggingface 를 적극 활용하여 Task에 맞는 모델 구축
- Monitoring : wandb 랑 tensorboard 로 학습 과정 모니터링
- Training: class imbalance 해결을 위한 다양한 학습 기법 적용



데이터 분석부터 모델 설계, 학습까지 전반적인 내용에 대해 이해하고 직접 구현할 수 있었다.



특정 도메인과 특정 상황에 맞는 적절한 training기법을 이용해 더 높은 성능을 끌어낼 수 있었다.

프로젝트 팀 구성 및 역할

- 김지수 Modeling, Feature Engineering, Age-specific model, EfficientNet Master, Out of fold
- 김혜수 Dataset curation, Construct Pipeline, Mental Care, Data license verification
- আমপ্র Dataset generation, Dataset curation, Mask synthesis, Hyperparameter tuning
- 이승현 Team Management, Dataset preprocessing, Modeling, Make task-specific loss
- 임문경 EDA, Modeling, Visualizing, Search augmentation technique, MLops
- শুৰ্ছ Modeling, Active Learning, Mentoring, Huggingface pipeline, Handling imbalance problem

프로젝트 수행 과정

프로젝트 사전 기획

- 1. EDA를 통해 데이터를 분석
- 2. 적절한 모델을 찾아 데이터에 맞게 🛂
- 3. 각자 모델을 🙌 하며 얻은 insight 공유
- 4. 최종 모델들을 모아 ensemble하여 최종 결과 🖼

프로젝트 수행 과정

21.08.23 - 21.08.28

- Model Searching
 - CLIP
- Data Preprocessing
 - CenterCrop

- Efficient b1, b3, b5, lite0
- ResNet50
- ResNext
- · DeiT, BEIT
- NFNet

- RandomCrop
- · Color jittering
- Normalization
- Cutmix
- Resize

21.08.30 - 21.09.02

1. Model Selection

- NFNet: Imagenet Top-1 Accuracy가 높아서 사용. 배치 정규화 free 모델이라 학습속도가 빠른 장점이 있음.
- BEIT, DeiT: huggingface의 pre-trained weight를 사용
- Efficient b1, b3, b5, lite0

2. Data Generating & Curating

2.1 Age

- 마스크 착용유무, 성별은 정확도가 높으나 60대이상 나이를 분류하는 문제에서 상대적으로 정확도가 낮음
 - → 60대 이상의 데이터를 추가 확보하여 학습하자는 아이디어 도출
 - → {원본, 마스크착용} 으로 데이터셋을 확보함

2.2 Incorrect Mask

- 나이, 성별이 다른데도 같은 의상을 입은 경우 상대적으로 정확도가 낮음
 - → incorrect가 여러 방향으로 적용된 데이터셋을 확보함

2.3 Mask

- 마스크 착용유무의 구분은 정확도가 높았으나, incorrect하게 착용한 마스크와, correct하게 착용할때 정확도가 상대적으로 떨어짐
 - → 마스크를 콧구멍을 가리되 조금 내려쓰거나. 노출되는 콧대가 길었을 때 부정확한 착용으로 판단하는 경우가 있었다
 - → incorrect mask 와 correct mask 데이터의 불균형때문이라 판단하고 추가적인 데이터를 확보함.

3. Data Feeding & Model Tuning

- Argumentation searching : Random crop, Center crop, color jitter, Gausian filter, Normalize 등 실험했고 그 중 성능이 향상된 center crop과 normalization만 사용
- Sampling : Stratified K-Fold. Imbalanced Dataset Sampler을 사용해 전체 train data를 학습하면서 각 모델에 동일 한 분포를 학습
- multi-dropout : overfitting을 방지하고 generalization performance를 향상시키기 위해 사용
- TTA: generalization performance를 향상시키기 위해 사용
- Cut-mix & Cut-out : generalization performance를 향상시키기 위해 사용했지만 성능이 하락해 적용하지는 않음
- Loss searching: Focal loss, LabelSmoothing CE, F1 loss, CE 중 Focal loss가 Imbalanced Dataset에 잘 대응할 수 있어서 선택
- optimizer searching : Adam, AdamW, AdamP, RAdam, SGD 중 성능과 수렴 속도를 고려해서 각자 선택
- optimizer Scheduler : OnecycleLR, Cosine, Linear, gradual-warmup-Ir 중 성능과 수렴 속도를 고려해서 각자 선택

4. Pseudo Labeling & Ensembling

- 팀원들의 모델 중 성능이 좋은 모델 예측값을 통해 pseudo labeling을 진행
- 팀원들의 모델을 하나로 모으기 위해 Ensembling으로 voting과 stacking 방법을 사용, 그 중 Random forest, SVM, KNN, Xgboost를 이용한 **stacking** 방법이 성능이 더 잘 나와 최종 제출.

자체 평가 의견



김지수 모델을 활용해 여러 실험들을 해본것

김혜수 데이터를 통해 문제를 정의하고 그를 해결할 방안을 ideation 해본 것 (+아직 실제 코드로 구현할 기술은 부족하나... 멋진 팀 원들을 만나 정말 다행)

배지연 이해하기 힘든 부분은 강의를 반복해서 듣고 검색함

이송한 합성 데이터 제작, 수도 레이블링, 베이스라인 구축, 단계별 인사이트를 통해 하나씩 성능 개선

임문경 데이터 분석부터 모델 설계까지 스스로 작성해 본것

진명훈 모델링, 초기 리더보드 리딩, huggingface로 image classification 작업

🤗 시도 했으나 잘 되지 않았던 것들

김지수 성능이 오르고 떨어지는것에 명확하고 직접적인 이유를 찾지 못하였다. 소스코드 최적화가 안돼있는거 같다. 다양한 augmentation을 적용해보지 못했다. (Cutmix를 적용했지만 성능이 감소했다.)

김혜수 cutmix를 시도해보려 했으나.. 대회 막바지라 시간의 부족과 OOM의 압박으로 성능을 확인하지 못했다

배지면 baseline을 제대로 구성하지 못 함

이승현 CLIP Zero-shot Inference, Ray, MC-Dropout

임문경 여러 모델들을 조합해서 다양한 모델을 만들어보고 싶었는데 처음이라 생각대로 잘 되지 않았다!

진명훈 Grad-CAM, TTA, 성능 극대화, 500GB 데이터 태우기

😍 아쉬웠던 점들

김지수 매일 제출을 해보고 싶었지만, 못했음. 학습오래걸리는 이유를 파악 못했다.

김혜수 아직 테크니컬한 부분이 너무너무 부족하다

 배지연
 대회에서 실험을 통해 insight를 도출하지 못함. pytorch를 평소에 더 공부했어야했는데 그러지 못함

이승현 서버 용량 부족으로 인한 더 많은 데이터 및 조건에 대하여 실험 못한 것

임문경 모델의 결과가 아쉬웠다ㅠ

진명훈 BEIT Further Pretraining까지 끝났는데 시간이 모자라서 제출을 못했다...ㅠ 78 쌉가능한데 ㅠㅠ

🤗 앞으로 LEVLE2에서는 어떻게 팀 프로젝트를 하면 좋을 지

<mark>김지수</mark> 그날그날 할당량을 딱 정해서 미루지말고 철저한 계획속에서 끝낼수 있었으면 좋겠다. 더 다양한 시도를 해봐서 이미 알고있는것에서 벗어나 새로운것을 탐구해볼 수 있었으면 좋겠다.

집에수 테크니컬한 부분을 성장시켜 팀에 더욱 기여하기! + ideation 도 좋지만, 항상 근거를 가지고 생각하기 → 그를 팀에 잘 공유하여 커뮤니케이션 능력을 기르기

배지연 어떻게 코드를 짜야하는지 다양한 자료 찾아보고 공부하기

이승현 지금처럼만

임문경 이번의 경험을 바탕으로 조금 더 효율적인 방법으로 팀에 기여할 수 있도록 하겠다!!

진명훈 NLP 최강자가 될거야!

▼ Al Palette Wrap-Up Report Original.

AI Palette의 프로젝트를 조금 더 알고 싶으시다구요(응)? 아래 링크에서 상세 과정을 확인하실 수 있습니다!

Notion

https://charmed-emperor-bcc.notion.site/Mask-Classification-3-370e6f86999b435388f9e0369d21441c

Github

https://github.com/boostcampaitech2/image-classification-level1-08

PPT

https://github.com/jinmang2/boostcamp_ai_tech_2/blob/main/assets/ppt/palettai.pdf