2022 데이터 크리에이터 캠프

Data Creator Camp



- Finder



목차

1. 팀 소개

2. 문제 소개

- 1. 이미지 라벨 별 분류
- 2. 데이터 train/test 분류
- 3. 데이터 전처리 크기 및 해상도
- 4. 데이터 전처리 이미지 색상 변경
- 5. 모델만들기(model_1, 2, 3)

- => 추가 데이터 전처리
- 8. Train 데이터 클래스 불균형 해결
- 9. 사진 여백 제거
- 10. 이미지 사진 크기 규격화
- 11. 최종 모델 만들기(model_4, 5, 6)

12. 모델 피드백

FII)I)EI 팀 소개

FINDER는 2011년 설립된 코딩, 메이커, 환경, 수학 등, 인공지능을 필두로 여러 통합되고 다양한 활 동을 진행하는 인공지능 융복합 STEAM 수학 동아리입니다.

*2022 주요연혁

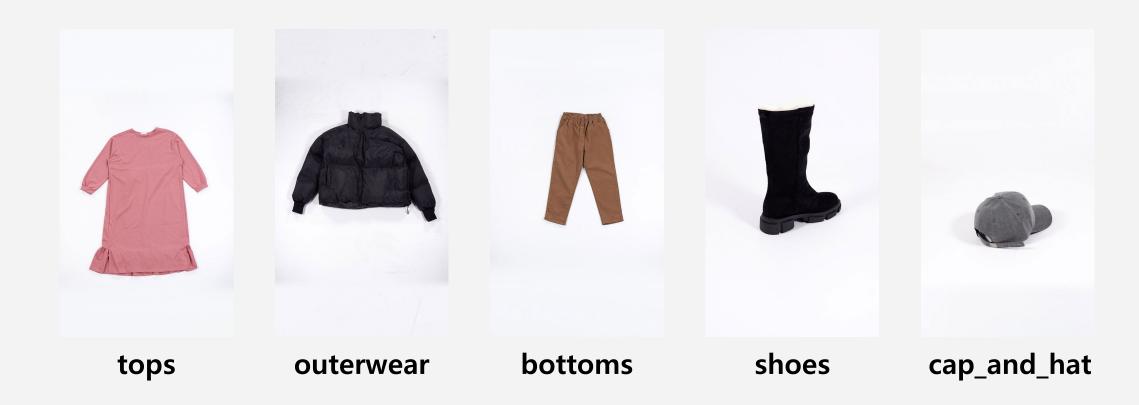
E-icon 세계대회 3등 충청권 청소년 해킹방어대회 최우수상 수상 국제로봇올림피아드(WRO) Creative Award 수상 2022 한화사이언스 챌린지 동상 수상 인공지능 자율탐구 성과대회 장관상 수상 34회 대전광역시과학전람회 우수상 수상 2022 대한민국 청소년 창업경진대회 결선 진출 국제 로봇 컨퍼런스 - 오픈 임베디드 부분 본선 진출 코드페어 해커톤 은상 수상

지능형 모빌리티 SOFTWARE 대회 인공지능 부문 총장상 수상





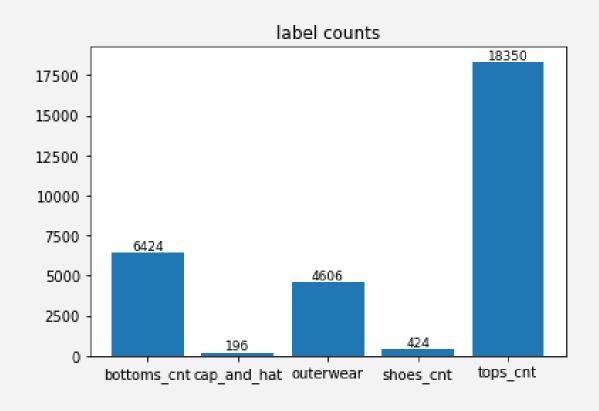
문제 소개



총 30000만장의 패션 이미지 분류



이미지 라벨 별 분류



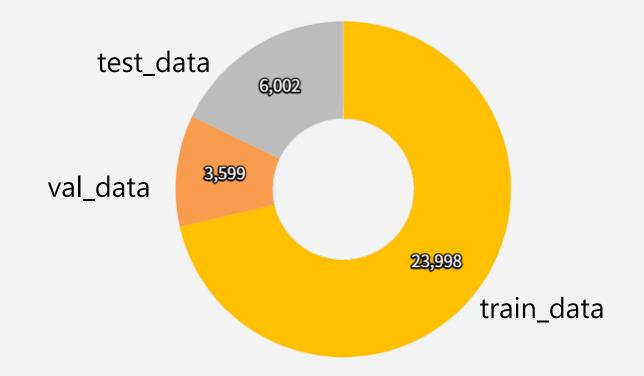
 미션 1-1

 Training 데이터 셋의 데이터를 살펴보고 라벨

종류는 무엇이 있고, 각 라벨의 개수를 구하시 오

데이터 train/val/test 분류

미션 1-1
Training과 Validation 데이터셋을 따로 구축하여 모형 개발과정에서 오버피팅이 일어나지 않도록 하시오.



train_data: 20399

val_data : 3599

test_data: 6002

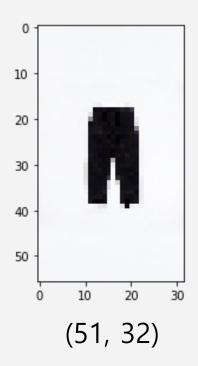
total: 30000

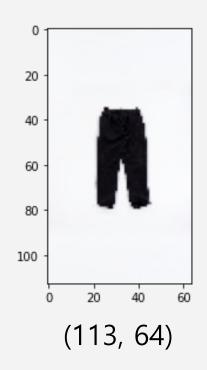
데이터 전처리 - 크기 및 해상도 변경

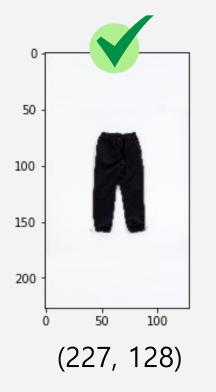
미션 2-1 / 이슈 3

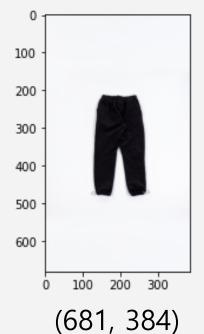
이미지 크기를 적절히 조절하거나, 해상도를 조절하여 학습 데이터 셋을 구축하시

오.









i = tf.cast(i/255.0,
tf.float32)

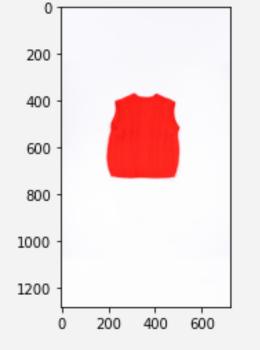
추가적으로 모델 학습 속도를 위해 데이터 압축도 진행해중

데이터 전처리 - 이미지 색상 변경

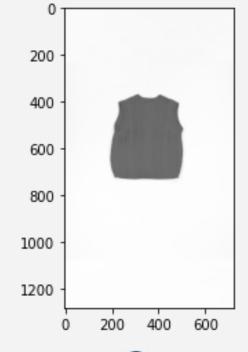
미션 2-2

Color는 자세한 정보지만, 데이터가 크고, Gray는 덜 자세하지만 데이터가 작아 학습에 유리하다. 어떤 데이터셋이 분류문제에서 더 좋은 결과를 보이는지 색상을 변경하여 비

교함.







모델 만들기

1_model summary

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_3 (Conv2D)	(None, 227, 128, 32)	896
max_pooling2d_3 (MaxPooling 2D)	(None, 113, 64, 32)	0
conv2d_4 (Conv2D)	(None, 113, 64, 64)	18496
max_pooling2d_4 (MaxPooling 2D)	(None, 56, 32, 64)	0
dropout_1 (Dropout)	(None, 56, 32, 64)	0
conv2d_5 (Conv2D)	(None, 56, 32, 128)	73856
max_pooling2d_5 (MaxPooling 2D)	(None, 28, 16, 128)	0
flatten_1 (Flatten)	(None, 57344)	0
dense_2 (Dense)	(None, 64)	3670080
dense_3 (Dense)	(None, 5)	325
Total params: 3,763,653 Trainable params: 3,763,653 Non-trainable params: 0		

1_model

Conv2D, Maxpooling2D, Dropout, Flatten Layer를 적 절히 사용하여 1_model를 생성해줌. (val_loss를 기반으로 early_stop을 걸어줘 과적합을 막음)

2 model

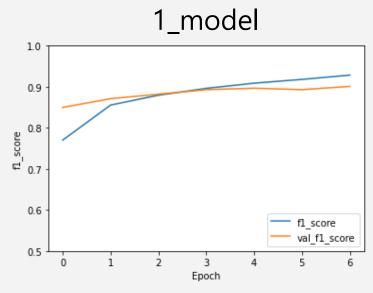
1_model과 동일하나 입력된 데이터를 증강시키는 과 정을 추가해줌.

3_model

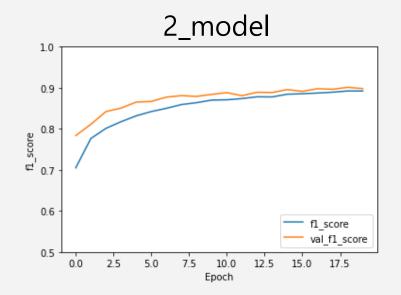
1_model과 동일하나 모델의 입력데이터를 gray_scale 의 이미지로 넣어줌.



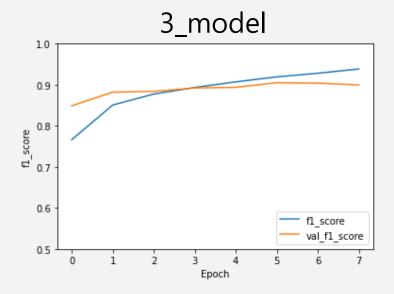
모델 만들기



val_f1score : 0.9010
test_f1score : 0.901



val_f1score : 0.8981 test_f1score : 0.885



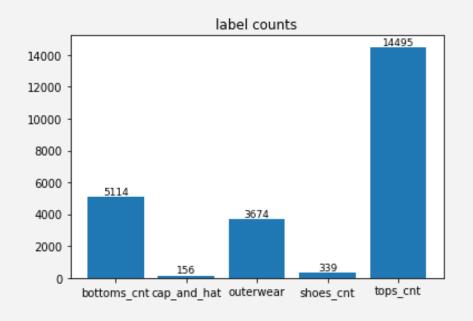
val_f1score : 0.8997 test_f1score : 0.903



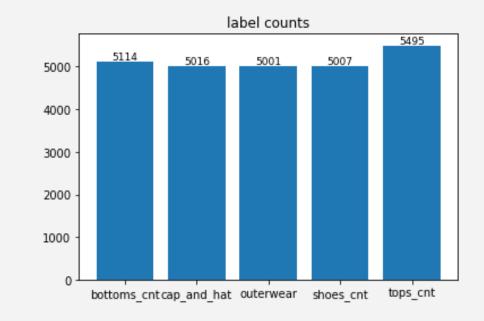
모델 성능을 높이기 위해 추가적인 전처리를 수행해보자

Train 데이터 클래스 불균형 해결

이슈2 이미지 증강, 이미지 삭제를 통해 Train 데이터 클래스 불균형을 해결해줌









클래스 불균형 해결 - 데이터 증강 과정

이슈2 keras.preprocessing.image의 ImageDataGenerator를 사용하여 이미지 증강을 수행 함







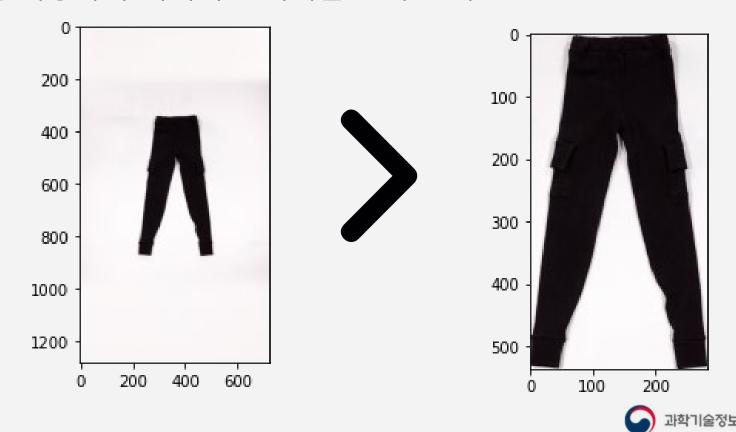






사진 여백 제거

미션 2-1 / 이슈 3 가우시안 블러를 이용하여 객체의 모서리를 찾아 잘라줌

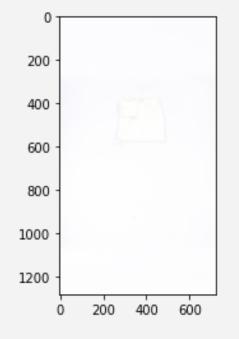


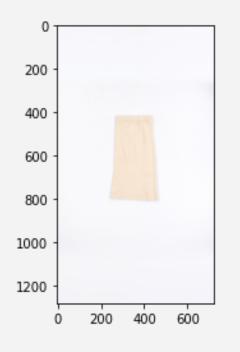
NIA 한국지능정보사회진흥원

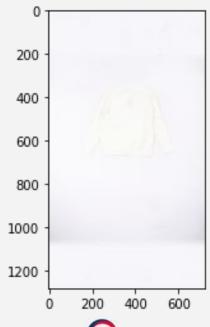
사진 여백 제거 - 피드백

흰색 계열 패션 이미지들의 경우, 흰색의 배경색과 겹쳐 객체를 인식이 잘 되지 않아 사진 자르기가 진행되지 않음.

이 때문에 사진 자르기가 안되는 261개의 이미지를 삭제해줌.

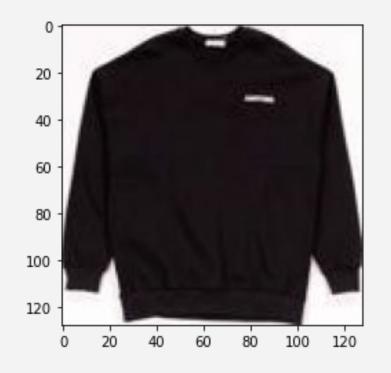


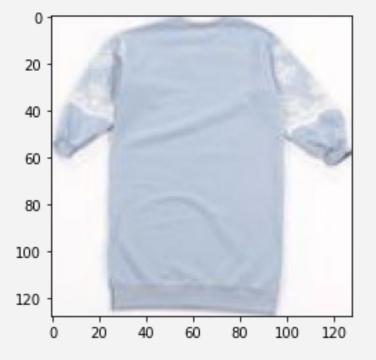




이미지 사진 크기 규격화

미션 2-1 / 이슈 3 (128, 128) 사이즈로 resize 진행하여 모든 이미지를 동일한 크기로 맞춰줌





최종 모델 만들기

4_model summary

Layer (type) ====================================	Output Shape =============	Param # =======
conv2d_9 (Conv2D)	(None, 128, 128, 32)	896
max_pooling2d_9 (MaxPooling 2D)	(None, 64, 64, 32)	0
conv2d_10 (Conv2D)	(None, 64, 64, 64)	18496
max_pooling2d_10 (MaxPoolin g2D)	(None, 32, 32, 64)	0
dropout_3 (Dropout)	(None, 32, 32, 64)	0
conv2d_11 (Conv2D)	(None, 32, 32, 128)	73856
max_pooling2d_11 (MaxPoolin g2D)	(None, 16, 16, 128)	0
flatten_3 (Flatten)	(None, 32768)	0
dense_6 (Dense)	(None, 64)	2097216
dense_7 (Dense)	(None, 5)	325
======================================		=======

4_model

Conv2D, Maxpooling2D, Dropout, Flatten Layer를 적절히 사용하여 1_model를 생성해줌. (val_loss를 기반으로 early_stop을 걸어줘 과적합을

5 model

막음)

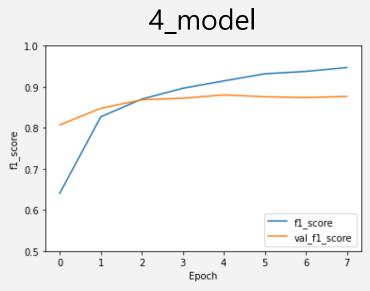
4_model과 동일하나 입력된 데이터를 증강시키는 과 정을 추가해줌.

6_model

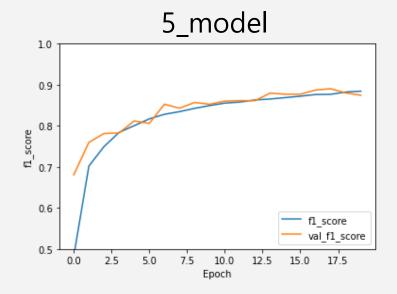
4_model과 동일하나 모델의 입력데이터를 gray_scale 의 이미지로 넣어줌.



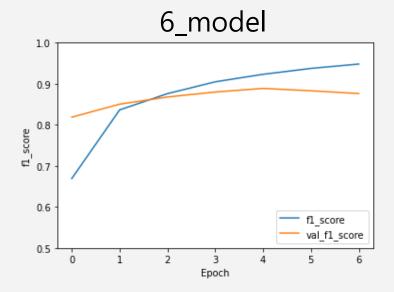
최종 모델 만들기



val_f1score : 0.8766 test_f1score : 0.832



val_f1score : 0.8745 test_f1score : 0.846



val_f1score : 0.8762 test_f1score : 0.855



모델 피드백

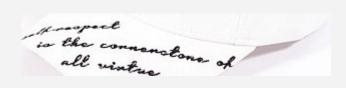
- 이미지 여백에 따라 자르기를 수행할 때 잘못 잘리는 이미지가 존재함.
- 클래스 불균형을 맞추기 위한 이미지 증강과정에서 이상한 이미지가 생성되는 경우가 자주 있음.
- 최종적으로 model_3 에서의 f1-score 점수가 0.9036으로 제일 높았음. (제출 모델은 클래스 불균형을 처리해준 model_6으로 제출함.













팀 구글 드라이브 폴더:

https://drive.google.com/drive/folders/1A8ONOXHsfbMJFcC4poKTiBnNrkseJ-JG?usp=sharing

