

[차종 최적 예측 모델]

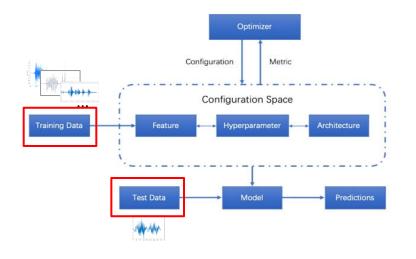
- 인턴 이경욱 2023/03/03

1. 문제 정의



- 자동차 이미지를 통한 차종 예측 Image Classificaiton
 - 번호판 인식보다 차량을 특정하기 어렵지만, 비용 등의 문제로 교체되지 않고 있는 저화질 장비들을 고려했을 때 번호판 인식이 어려운 경우에 차종 인식은 차량 특정에 중요한 증거로 채택될 수 있음.
 - 따라서 범죄 현장, 교통법 위반 등의 현장에서 센서와 카메라 같은 장비를 통해 포착된 이미지 속 자동차의 차종을 예측할 필요성이 있다.
 - 따라서 자동차 이미지를 통한 차종 예측을 수행하고, 그 성능을 높이기 위한 과정을 거친다.



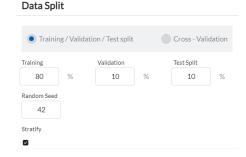


데이터 구성

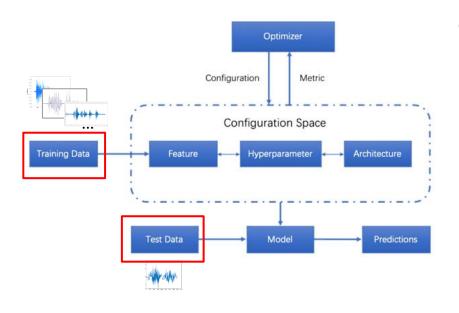
• 총 6개 class, class 당 100개의 샘플

Coases en losers le		meop te
	sample	count
BenzEClass127		100
ToyotaCamry1386		100
VolvoXC601706		100
BMW3Series68		100
FIAT Idea		100
Chevy Spark		100

- 데이터 분할 정보
 - ☞ stratify ok
 - ☞ Train: Val: Test
 - = 8:1:1







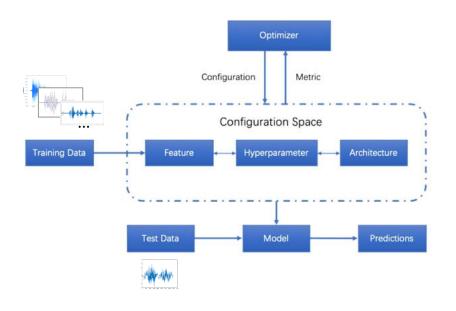
• 데이터 전처리

1. 제공 이미지 그대로 (전처리 X)

2. GrayScale (parameter : 0.8)

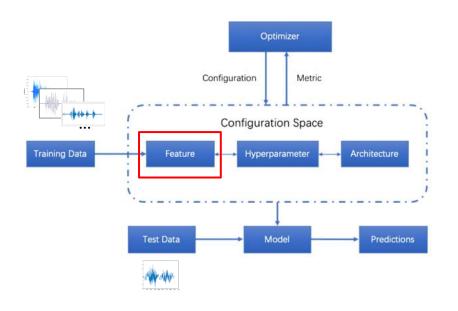
같은 차종이지만 다른 색상,다른 차종이지만 같은 색상 등색상(픽셀값)이 아닌 차량의 형태로분류를 했을 때의 성능을 비교하기 위함.





- 모델의 평가 척도 (Evaluation metric)
 - **정확도(**Accuracy)
 - 차종 분류에 대한 정확도

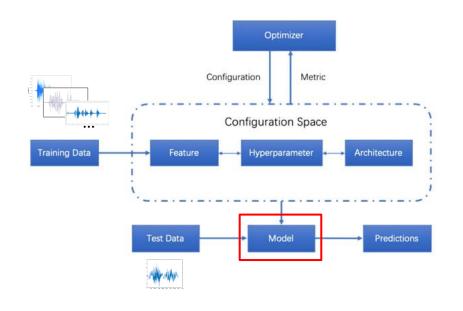




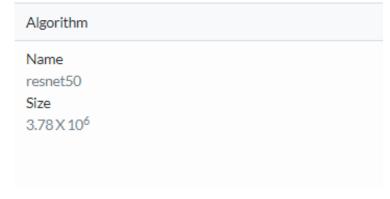
사용된 Feature

- H, W size -> 512 : 353
- RGB channel
- 3차원 image 사용

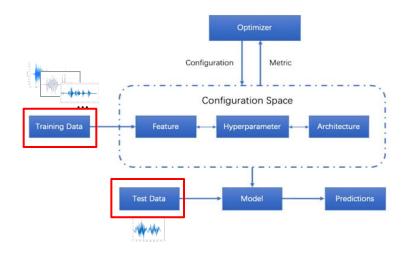




사용된 Model







Hyperparameter Tuning

Parameters		
batch_size	64	
epoch	100	
learning_rate	0.001	
momentum	0.9	
weight_decay	0.0005	
W · ·		

별도 Tuning X

3. 모델링 결과(Experiments)



1. No preprocessing

1. Gray scale



3. 모델링 결과(Experiments)



- 결과 분석
- 1. 사용할 수 있는 모델 수 제한으로 모델 고정 후 data preprocessing 간의 성능 차이 비교
- 2. 전처리 없는 그룹, gray scale된 그룹으로 나눔
- 3. 모델링 결과 두 그룹 공통적으로 underfitting된 경향이 있음(모델 성능)
- 4. Gray scale된 그룹이 데이터를 class별로 더 특정할 수 있도록 하여 정확도가 더 높을 거라고 예상했으나, 유의미한 차이로 전처리를 거치지 않은 그룹의 성능이 더 높았음.

4. 수행 결과 요약



- 요약
- 1. Al studi를 사용해 차종 분류 Task 진행
- 2. 실험 결과 해당 데이터셋과 모델에서 gray scale을 적용할 경우 성능 저하
- 전처리를 거치지 않은 경우 Test accuracy 56.667