



KT GenieLabs

Dev-Challenge 2022

Task 3. Food Image Classification Model Design

JazzIsHorse

Contents



■ Project Members

■ Project Plan

■ Model details



Project Members

JazzIsHorse

■ Yoo Seung-hun

■ Depart. of Physio, Dong-Eui University

■ Kim Jeong-do

■ Depart. of Philosophy, Pusan National University

■ Lee Sang-min

■ Depart. of Ecological engineering, Pukyong National University

Task



과제 3

음식 이미지 분류 모델 설계

1차 심사 (예선) : ~9월 21일(수) 13시

2차 심사 (본선) : 9월 23일(금)~9월 29일(목)



개발 환경

자체 개발환경 사용
예) Google Colab

KT GenieMars GPU제공
(NGC PyTorch Docker기반)



학습모델 또는 데이터셋

KT 제공
- 제공 데이터량
50종 X 200장

KT 제공
- 제공 데이터량
• Train: 100종X 200장
• Validation: 100종X 40장
• Test셋은 비공개 (평가에만 사용)



산출물

- 문제해결방법을 기술한 PPT
※ 별도 테스트가 없기 때문에 주어진 데이터에 대한 Accuracy 포함
(5 Cross Validation결과)

- 문제해결방법을 기술한 PPT
- 학습 및 평가 때 사용했던 스크립트
(도커환경 구성 시 사용한 requirements.txt 파일 포함)



평가방법

1. 평가방법
- 문제해결방식(100%)
2. 세부내용
- 문제해결방식
 - 모델 구현 방법의 창의성
 - 모델 학습 방법의 효율성
 - 별도 검증/테스트 셋이 주어지지 않기 때문에 주어진 데이터에 대해 5 Cross Validation평균 Accuracy 제출
 - 자체 개발환경 리소스 제한으로 인한 이미지 사이즈 변경이 있을 경우 (예> 256x256 -> 32x32) PPT에 해당 내용을 기술 할 것

1. 평가방법
- 문제해결방식(40%), Accuracy(60%)
2. 세부내용
- 문제해결방식
 - 모델 구현 방법의 창의성
 - 모델 학습 방법의 효율성
 - 모델 크기에는 제한이 없으나 주어진 인프라 리소스내에서 학습이 가능해야 함
- Accuracy (Top 1)
 - 제공된 validation데이터는 모델 학습 시 포함 금지
 - 최종 평가 시 동일 클래스의 공개되지 않은 데이터 기반 평가

Task



주의사항

사전 학습된 모델 (ImageNet pre-trained model 및 해당 플랫폼 외부에서 학습된 모델 등) 사용 불가하고 제공된 학습 데이터(KT 제공: 100종의 음식물 데이터) 이외의 추가 데이터를 이용한 모델 학습 시 탈락

제공된 인프라 환경에서 실험이 재현 가능해야 하며 학습 및 평가 스크립트 실행 시 결과 동일해야 함

- 평가 시 학습 결과를 재현 할 수 있도록 학습 및 평가 스크립트 제출 할 것 (하이퍼 파라미터 (ex> learning rate, warm-up 등등) 포함 필수)
- 모델 크기의 제한은 없으나, 복수의 분류기를 사용하는 ensemble방법 금지

Focus on task

■ Creative thinking for problem solving

- way to reduce the background.
- Image emphasize featuring

■ Submission

- PPT
- Accuracy
- 5 cross validation

Data checking



Project plan

■ Image preprocessing

- Image resize due to resource limitation 256 to 64.
- Keep 3 channels bcs, especially, food picture.

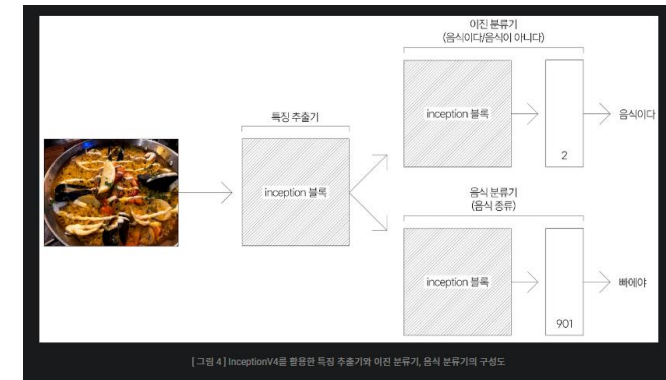
■ Data Augmentation

- Using Image “ImageDataGenerator” from Keras.
- rotation, flip etc.

Project plan

Decision Tree

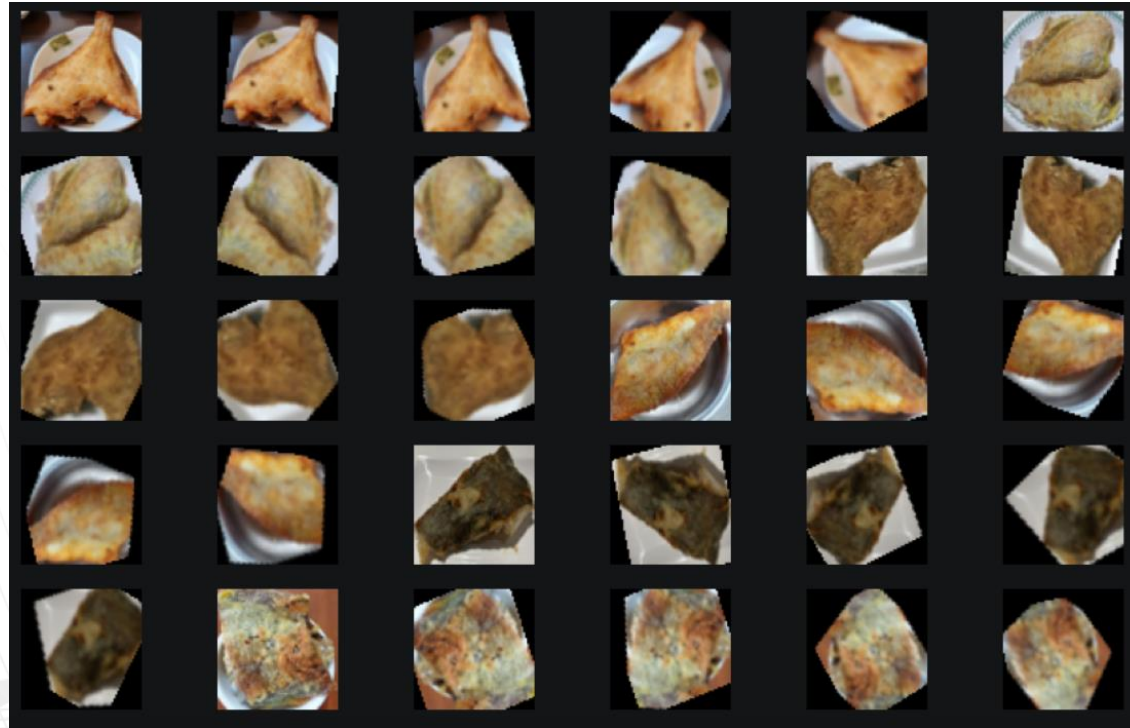
- Among the limitations presented in the assignment, the ensemble method was limited, so it was attempted to be connected in a serial form.
- However, This way already tried by Kakao Enterprise.
- We could learn a lot from this website.
 - <https://tech.kakaoenterprise.com/84#footnote> link 84 6



Project plan

Data Augmentation

- Using Image “ImageDataGenerator” from Keras
- rotation, flip etc.



Project plan

■ Data loader

- Even we reduced image size, we still still running out of resources.
- So reference here.
 - <https://minimin2.tistory.com/100>

■ Category array mean Square for

Model details

model compile summary

- Optimizer = Adam (Learning rate = 0.001)
- Activation = LeakyReLU
- Conv2d layer
- MaxPooling 2D
- Flatten
- Dense(128, 64)
- Output nodes = 50

Model: "sequential_2"

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 64, 64, 64)	1792
activation_1 (Activation)	(None, 64, 64, 64)	0
max_pooling2d_1 (MaxPooling 2D)	(None, 32, 32, 64)	0
dropout_5 (Dropout)	(None, 32, 32, 64)	0
flatten_2 (Flatten)	(None, 65536)	0
dense_6 (Dense)	(None, 128)	8388736
dropout_6 (Dropout)	(None, 128)	0
dense_7 (Dense)	(None, 64)	8256
dropout_7 (Dropout)	(None, 64)	0
dense_8 (Dense)	(None, 50)	3250
Total params: 8,402,034		
Trainable params: 8,402,034		
Non-trainable params: 0		

Model details

Model.fit

```
model_history.append(history)
y: 0.9452
Epoch 47/1000
157/157 [=====] - 9s 55ms/step - loss: 0.4803 - accuracy: 0.8462 - val_loss: 0.2425 - val_accuac
y: 0.9343
Epoch 48/1000
157/157 [=====] - 9s 55ms/step - loss: 0.4804 - accuracy: 0.8468 - val_loss: 0.2373 - val_accuac
y: 0.9367
Epoch 49/1000
157/157 [=====] - 9s 56ms/step - loss: 0.4905 - accuracy: 0.8443 - val_loss: 0.2445 - val_accuac
y: 0.9351
Epoch 50/1000
157/157 [=====] - 9s 57ms/step - loss: 0.4888 - accuracy: 0.8464 - val_loss: 0.2754 - val_accuac
y: 0.9195
Epoch 51/1000
157/157 [=====] - 9s 55ms/step - loss: 0.4798 - accuracy: 0.8474 - val_loss: 0.2594 - val_accuac
y: 0.9260
Epoch 52/1000
157/157 [=====] - 9s 55ms/step - loss: 0.4835 - accuracy: 0.8488 - val_loss: 0.2716 - val_accuac
y: 0.9238

average = 0
for i in range(0,5):
    average += model_history[i].history['accuracy'][-1]

print("정확도:", average/5)

정확도: 0.7899499893188476
```


Prediction_Correct

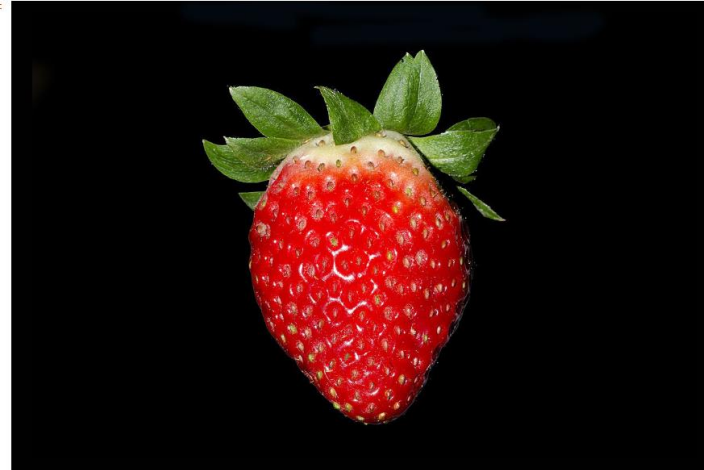
```
# 답을 출력한다.  
print(f'#{n} predict : {categories[np.argmax(pred)]} (Category no.{np.argmax(pred)}) #n')  
test_org
```

predict : 비빔밥 (Category no.44)



```
# 답을 출력한다.  
print(f'#{n} predict : {categories[np.argmax(pred)]} (Category no.{np.argmax(pred)}) #n')  
test_org
```

predict : 딸기 (Category no.30)



```
# 답을 출력한다.  
print(f'#{n} predict : {categories[np.argmax(pred)]} (Category no.{np.argmax(pred)}) #n')  
test_org
```

predict : 고구마 (Category no.4)



Prediction_Wrong

```
# 답을 출력한다.  
print(f'❗️ predict : {categories[np.argmax(pred)]} (Category no.{np.argmax(pred)}) ❗️'  
test_org
```

predict : 달걀볶음밥 (Category no.18)



```
# 답을 출력한다.  
print(f'❗️ predict : {categories[np.argmax(pred)]} (Category no.{np.argmax(pred)}) ❗️'  
test_org
```

predict : 떡국 (Category no.32)



<http://gogiyuksu.com> 이 부부가 사는 법



Thank you