Image Classification

Using CNN

김

영

준



CONTENTS

01

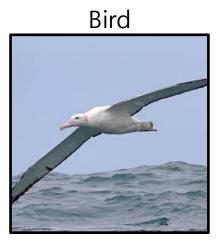
Project Intro

02

CNN Practice

03

Futures Plan

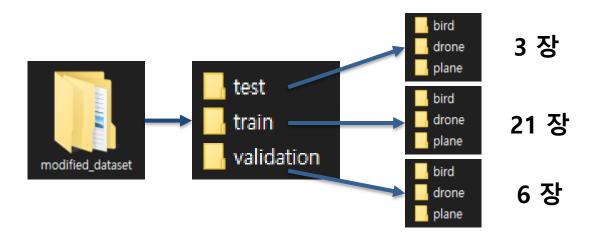






CNN을 사용한 Classification Algorithm을 개발.

- 개발환경 : Google Colab
- Dataset : Total 90 images.
 - Directory Structure



1. 이미지 수집 - 구글링을 통한 이미지 크롤링

2. 이미지 리사이징

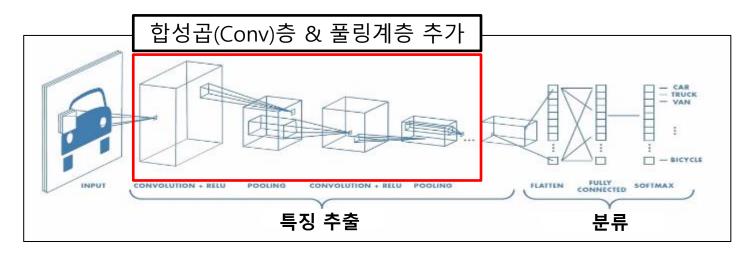
https://github.com/rladudwnss/CNN_Classification-flying-object/blob/main/resize_image.py

3. Colab에서 신경망 구축

https://github.com/rladudwnss/CNN_Classification-flying-object/blob/main/classification_usingCNN.ipynb

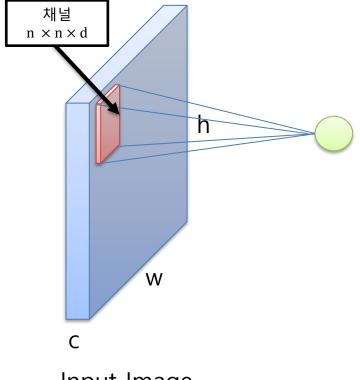
What is CNN?

Convolution Neural Network

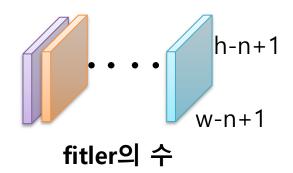


- 동물의 시신경 구조를 모방한 기술
- 특징맵을 생성하기 때문에 "비전" 분야에서 성능이 우수
- CNN은 3차원 데이터 (W, H, Depth)를 입력 받기 때문에 데이터를 제대로 이해할 가능성이 높다.

Convolution Layer: channel을 통한 activation maps 생성



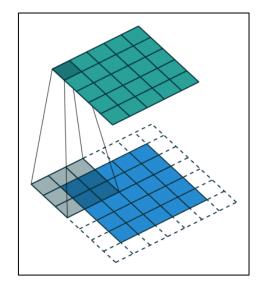
Input Image



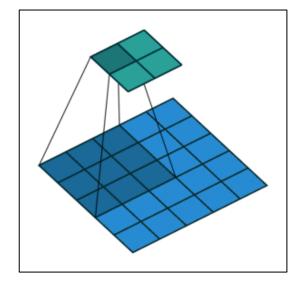
Filter의 사이즈는 거의 홀수

- 짝수면 비대칭이 됨
 왼쪽, 오른쪽을 다르게 줘야 함
- 하나의 픽셀(중심 픽셀)이 존재해야 함

Convolution Layer: Padding & Stride



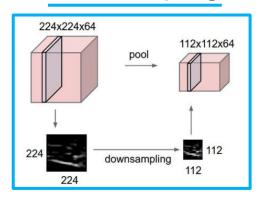
- stride: 1
- Input data 사이드를 특정 값으로 채우는 기법
- -> padding을 통해 사이즈를 천천히 줄여 특징 데이터의 손실을 줄여준다!



- stride : 2
- 필터와 다음 필터 사이의 간격
 - Output Size $= \frac{Input(w,h) Filter(w,h)}{stride} + 1$

Convolution Layer: Pooling

Pooling 사용 이유 : padding으로 사이즈를 보존하지만 결국 줄여야 함. 즉 down sampling의 역할을 수행해 줌



Pooling layer에서 down sampling을 진행 사이즈 감소 + depth 유지 처리방법

- 1) Max Pooling(제일 많이 쓰임)
 - 2) Average Pooling
 - 3) Min Pooling

따라서

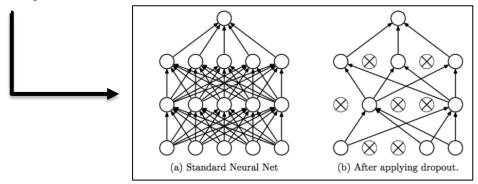
Output data Height : $\frac{H+2P-FH}{S} + 1$

Output data Width : $\frac{H+2P-FW}{S} + 1$

Fully Connected Layer: Flatten Layer & Softmax Layer

```
model.add(layers.Flatten())
model.add(layers.Dense(256, activation='relu'))
model.add(layers.Dropout(0.5))
model.add(layers.Dense(1, activation='softmax'))
```

- Flatten()을 통해 학습을 위해 2차원 데이터를 1차원 데이터로 바꾸어 준다.
- 활성화 함수는 relu, 마지막층(classification)을 위해 softmax를 사용
- ▸ Dropout을 통해 과적합을 막아준다.(학습 과정에서 무작위로 뉴런의 집합을 제거

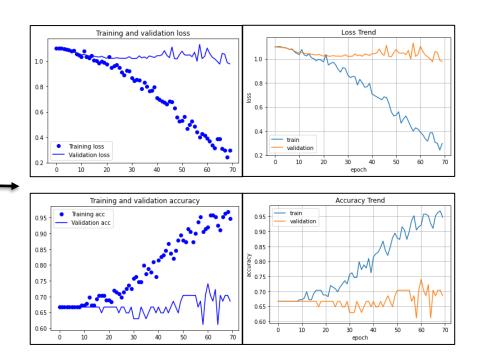


Colab 에서 데이터 확인 & 신경망 구축

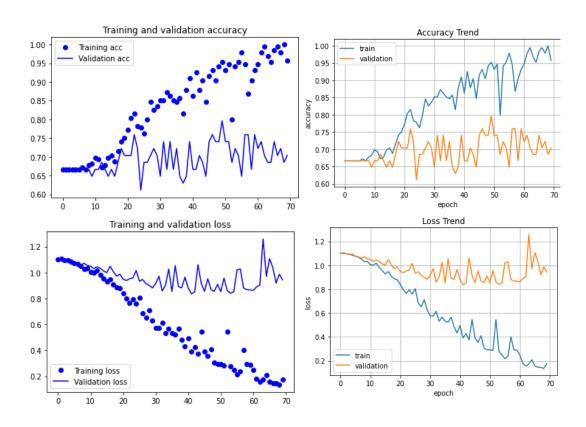
훈련용 새 이미지 전체 개수: 21 훈련용 드론 이미지 전체 개수: 21 훈련용 비행기 이미지 전체 개수: 21 검증용 새 이미지 전체 개수: 6 검증용 드론 이미지 전체 개수: 6 검증용 비행기 이미지 전체 개수: 6 테스트용 새 이미지 전체 개수: 3 테스트용 드론 이미지 전체 개수: 3

Model: "sequential"		
Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d (Conv2D)	(None, 254, 254, 32)	896
max_pooling2d (MaxPooling2D)	(None, 127, 127, 32)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 125, 125, 64)	18496
max_pooling2d_1 (MaxPooling 2D)	(None, 62, 62, 64)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 60, 60, 128)	73856
max_pooling2d_2 (MaxPooling 2D)	(None, 30, 30, 128)	0
flatten (Flatten)	(None, 115200)	0
dense (Dense)	(None, 256)	29491456
dropout (Dropout)	(None, 256)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	257
Total params: 29,584,961 Trainable params: 29,584,961 Non-trainable params: 0		=======

(256, 256, 3)의 데이터를 갖는다.

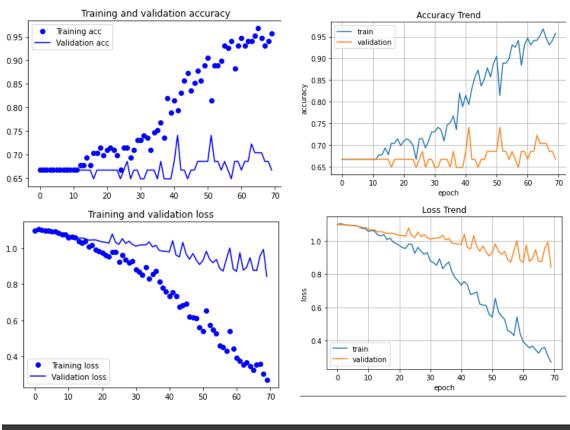


```
from keras import layers
from keras import models
model = models.Sequential()
model.add(layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu',
                        input_shape=(256, 256, 3)))
model.add(layers.MaxPooling2D((2, 2)))
model.add(layers.Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D((2, 2)))
model.add(layers.Conv2D(128, (3, 3), activation='relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D((2, 2)))
model.add(layers.Conv2D(128, (3, 3), activation='relu'))
model.add(layers.MaxPooling2D((2, 2)))
model.add(layers.Flatten())
model.add(layers.Dense(512, activation='relu'))
model.add(layers.Dense(1, activation='softmax'))
model.summary()
```



1/1 [==========================] - 1s 1s/step - loss: 0.9430 - acc: 0.7037 Test accuracy: 0.7037037014961243





class	Bird	Drone	Plane
1	0	0	X
2	0	0	X
3	0	X	X

Plane class에 대해서 굉장히 낮은 정확도를 보여준다.

• 실제 획득한 데이터에서는 Preprocessing 부분을 더 신경쓴다.

• 양질의 데이터셋을 수집

• CNN의 신경망 구축에 대한 추가적인 공부 필요

• 그래프, 정확도 등 분석하고 이해하는 공부 필요

THANK YOU

Youngjun's git https://github.com/rladudwnss?tab=repositories 참고링크

https://bigdaheta.tistory.com/48
https://seongkyun.github.io/study/2019/11/21/cnn_problem/
https://foxtrotin.tistory.com/473