

딥러닝 실습

학습 내용

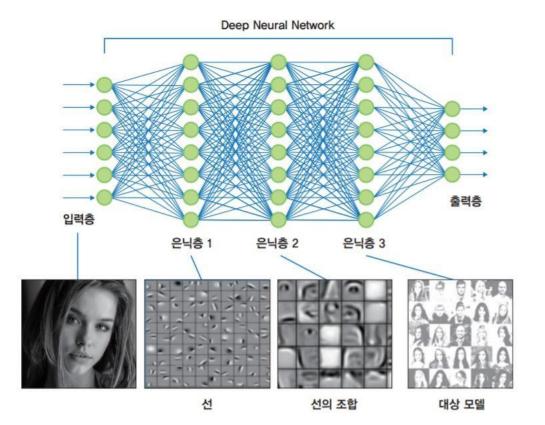
- 1. 딥러닝 실습
- 2. FastAPI DB 연결 처리



인공지능 실습

_딥러닝

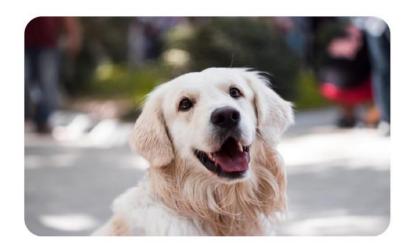
- · 딥러닝(Deep Learning) : 머신러닝 기법 중 하나인 인공신경망(Artificial Neural Networks)기법의 은닉층(Hidden Layer)을 깊게 쌓은 구조를 이용해 학습하는 기법
- · 딥러닝의 장점: 데이터의 특징을 **단계별로 추상화를 높여 가면서 학습**할 수 있음
- · 얕은 은닉층은 점,선,면과 같은 추상화 단계가 낮은 특징을 학습하고, 깊은 은닉층은 얼굴의 눈,코,입 등 추상화 단계가 높은 특징을 학습한다. (세부 특징 → 상위 특징(세부 특징의 조합))
- · 딥러닝을 사용할 경우 사람처럼(추상화 단계가 높은 특징을 사용해서 판단) 고차원적 인지활동을 수행할 수 있음



기존 신경망과 비교해서 은 닉층과 출력층이 2개 이상



_단순 신경망과 딥러닝의 차이점



강아지



강아지



강아지



_ 단순 신경망과 딥러닝의 차이점



눈! 코! 귀! 다있네요! 강아지 확률 97%!



눈! 코! 귀! 다있네요! 강아지 확률 98%!



눈! 코! 귀! 다있네요! 강아지 확률 96.5%!



_단순 신경망과 딥러닝의 차이점



강아지-45%



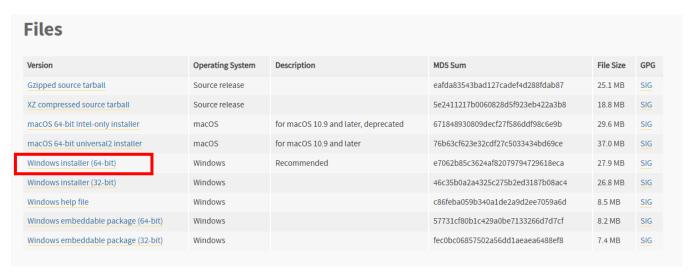
뾰족한 귀와 눈한쪽이 있습니다! 강아지 확률 32%!



_TensorFlow 설치

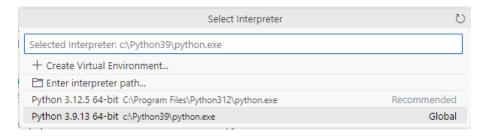
1. Python 3.9 설치

https://www.python.org/downloads/release/python-3913



Customize install → 설치 경로 C:\Python39

2. VS Code에서 실행환경 3.9버전 등록





_TensorFlow 설치

3. TensorFlow 설치

& c:/Python39/python.exe -m pip install tensorflow-cpu==2.10.0 numpy==1.23.5 scipy

4. 이미지 적용을 위한 라이브러리 설치

& c:/Python39/python.exe -m pip install <u>Pillow</u>



_학습된 모델로 부터 X-ray 인식 (폐렴/정상 구분)

1. 라이브러리 불러오기

import tensorflow as tf from tensorflow.keras.preprocessing import image import numpy as np

2. 모델 불러 오기

 $model = tf.keras.models.load_model('xray_classification_model.h5')$ print(model.summary(), end=' $\forall n \forall n$ ')

3. 이미지 로딩 및 전처리

img = image.load_img(image_path, target_size=(150, 150)) img_array = image.img_to_array(img) img_array = np.expand_dims(img_array, axis=0) img_array /= 255.0 # 이미지를 0-1 범위로 정규화

image_path = r'person1_virus_11.jpeg' # 분류할 이미지 파일 경로

4. 분류 수행

predictions = model.predict(img_array)

5. 결과 출력

print(predictions, end='₩n₩n')
if predictions[0][0] > 0.5:
 print("이 이미지는 PNEUMONIA에 속합니다.")
else:
 print("이 이미지는 NORMAL에 속합니다."))



_학습 모델

Layer (type)	Output Shape	Param #
conv2d (Conv2D)		
activation (Activation)	(None, 148, 148, 32)	0
<pre>max_pooling2d (MaxPooling2 D)</pre>	(None, 74, 74, 32)	0
conv2d_1 (Conv2D)	(None, 72, 72, 32)	9248
activation_1 (Activation)	(None, 72, 72, 32)	0
<pre>max_pooling2d_1 (MaxPoolin g2D)</pre>	(None, 36, 36, 32)	0
conv2d_2 (Conv2D)	(None, 34, 34, 64)	18496
activation_2 (Activation)	(None, 34, 34, 64)	0
<pre>max_pooling2d_2 (MaxPoolin g2D)</pre>	(None, 17, 17, 64)	0
flatten (Flatten)	(None, 18496)	0
dense (Dense)	(None, 64)	1183808
activation_3 (Activation)	(None, 64)	0
dropout (Dropout)	(None, 64)	0
dense_1 (Dense)	(None, 1)	65
activation_4 (Activation)	(None, 1)	0

Non-trainable params: 0 (0.00 Byte)

'xray_classification_model.h5

```
model = Sequential()
model.add(Conv2D(32, (3, 3), input_shape=(150, 150, 3)))
model.add(Activation('relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(32, (3, 3)))
model.add(Activation('relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Conv2D(64, (3, 3)))
model.add(Activation('relu'))
model.add(MaxPooling2D(pool_size=(2, 2)))
model.add(Flatten())
model.add(Dense(64))
model.add(Activation('relu'))
model.add(Dropout(0.5))
model.add(Dense(1))
model.add(Activation('sigmoid'))
```



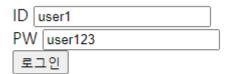
RPA 실습

Fast API 데이터베이스 연결

- 클라이언트 코딩(Front)
- 서버 코딩 (Back)

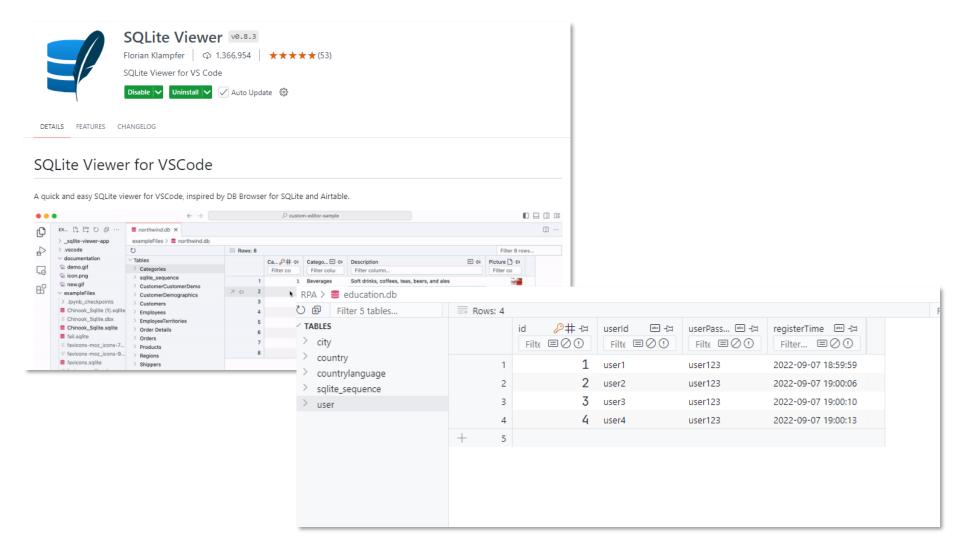
1. 클라이언트 코딩

: static 폴더안에 html 파일 생성





Sqlite 데이터베이스 보기





2. 서버 코딩: Form 요청에 대응하는 API

```
@app.post("/login")

def login_form(userid: str = Form(...), userpassword: str = Form(...)):
  result = loginDB (userid, userpassword)

if result == True :
  return {"msg": f"{userid}님 반갑습니다."}

else:
  return {"msg": f"로그인에 실패했습니다."}
```



```
def loginDB(userId, userPassword):
  import sqlite3
  conn = sqlite3.connect('education.db')
  cursor = conn.cursor()
  query = 'SELECT * FROM user WHERE userId = ? AND userPassword = ?'
  cursor.execute(query, (userId, userPassword))
  result = cursor.fetchone()
  conn.close()
  if result:
    print("Login successful!")
    return True
  else:
    print("Login failed. Invalid username or password.")
    return False
```



3. 실행 확인

http://127.0.0.1:8000/login.html



