교육 제목	데이터 기반 인공지능 시스템 엔지니어 양성 과정
교육 일시	2021년 10월 25일
교육 장소	YGL C-6 학과장 & 자택(디스코드 이용한 온라인)
교육 내용	
오전	IEI Street Tape basic o tape.gradient(타겟, [미분대상, .,]) 함수를 이용하여 미분할 수 있다. off.costant() 함수는 상수를 만듦으로 미분할 수 없다. 2. Gradient Tape 이용한 linear regression for x, y in zip(x_data, y_data): with tf.GradientTape() as tape: y_hat = W * x + b error = (y_hat - y) **2 gradients = tape.gradient(error, [W, b]) W = tf.Variable(W - lr * gradients[0]) b = tf.Variable(b - lr * gradients[1]) 3. Multi regression ## tf.keras를 활용한 perceptron 모델 구현. model = tf.keras.Sequential() ## 모델 만들기 위해 sequential 매서도 model.add(tf.keras.layers.Dense(1, input_dim=3)) # 선언된 모델에 ac model.summary() ## 설계한 모델 프린트 Model: "sequential" Layer (type) Output Shape Param # dense (Dense) (None, 1) 4 Total params: 4 Trainable params: 4 Trainable params: 0 loss = tf.keras.losses.mse # mean squre error optimizer = tf.keras.setrics.mae # mean absolute error 예측값 - 정도 # 모델 컴파일하기 model.compile(loss=loss, optimizer=optimizer, metrics=[metrics]) # 모델 몽작하기 model.fit(x_data, y_data, epochs=20, batch_size=2)

4. Binary classification / Logistic Regression - sigmoid 활용

```
## tf.keras를 활용한 perceptron 모델 구현.
model = tf.keras.Sequential() ## 모델 선언
model.add(tf.keras.layers.Dense(1, input_dim=1, activation='sigmoid'))
model.summary()
```

loss = tf.keras.losses.mse # mean squre error
optimizer = tf.keras.optimizers.SGD(lr=0.01) 7
metrics = tf.keras.metrics.binary_accuracy # 1

딥러닝 계속

5. XOR Problem

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(tf.keras.layers.Dense(4, input_dim=2, activation='sigmoid'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(5, activation='sigmoid'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(1, activation='sigmoid'))
model.summary()
Model: "sequential_4"
                            Output Shape
Layer (type)
                                                     Param #
dense_4 (Dense)
                                                     12
                            (None, 4)
dense_5 (Dense)
                                                     25
                            (None, 5)
dense_6 (Dense)
                            (None, 1)
                                                     6
Total params: 43
Trainable params: 43
Non-trainable params: 0
optimizer=tf.keras.optimizers.SGD(learning_rate=0.5) ### 경사 하강법으
loss=tf.keras.losses.binary crossentropy ## 예측값 과 정답의 오차값 정의
metrics=tf.keras.metrics.binary accuracy ### 학습하면서 평가할 메트릭스 선
model.compile(loss =loss, optimizer= optimizer, metrics=[metrics])
```

오후

6. House Price of area prediction

```
model = tf.keras.Sequential()
model.add(tf.keras.layers.Dense(64, input_dim=5, activation='sigmoid'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(128, activation='sigmoid'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(256, activation='sigmoid'))
model.add(tf.keras.layers.Dense(1))
model.summary()
Model: "sequential_2"
Layer (type)
                              Output Shape
                                                        Param #
dense_7 (Dense)
                              (None, 64)
                                                        384
dense 8 (Dense)
                              (None, 128)
                                                        8320
dense_9 (Dense)
                              (None, 256)
                                                        33024
dense_10 (Dense)
                              (None, 1)
                                                        257
Total params: 41,985
Trainable params: 41,985
Non-trainable params: 0
```

optimizer=tf.keras.optimizers.SGD(learning_rate=0.04) ### 경사 하강법으 loss=tf.keras.losses.mean_squared_error ## 예측값 과 정답의 오차값 정의. metrics=tf.keras.metrics.RootMeanSquaredError() ### 학습하면서 평가할 메!

model.compile(loss =loss, optimizer= optimizer, metrics=['metrics']

*** 딥러닝 적용 순서

- 1. Data 생성 or DATA 읽기
- 2. DATA의 변수에 따른 차원 확인
- 3. PERCEPTRON의 입력 차원 맞추고 Layer 완성하기
- 4. PERCEPTRON 생성 (이 때, Activation 주의!!)
- 5. PERCEPTRON LOSS 함수 지정
- 6. 경사하강법 (LOSS 함수의 MIN을 찾기 위한 최적화 방법 선택)
- 7. Metric 설정하고 나서, Complie! (Task에 따라서 Metric 선택에 주의)
- 8. 학습완료에 따른 결과 보기

*** 뉴럴네트워크(딥러닝)의 구조

