- 1. 기계 학습에서 학습이란 무엇인지를 정리하시오(2점).
- ( 가중치, 손실함수가 무엇인지를 정리하고, 데이터, 가중치, 손실함수를 이용하여 학습이 무엇인지를 정리함.)
  - 1) 가중치: 가중치는 모델의 핵심 요소 중 하나로, 입력 데이터와 연관된 가중치가 모델의 학습 중에 조정됩니다. 이러한 가중치는 입력 데이터와 연산을 수행하여 예측을 생성하거나 분류를 수행하는 모델의 핵심 파라미터입니다.
  - 2) 손실 함수: 손실 함수는 모델의 예측과 실제 값 사이의 차이를 <mark>측정</mark>하는 함수입니다. 학습 과정 중에 목표는 손실 함수를 최소화하는 방향으로 모델의 가중치를 조정하는 것입니다. 손실 함수는 모델의 성능을 측정하고 개선하기 위한 목표 함수로 사용됩니다.
  - 3) 학습이란 무엇인가: 모델은 초기에 데이터로부터 예측을 생성하고, 손실 함수를 통해 예측의 정확도를 평가한 후, 가중치를 조정하여 손실을 최소화

# 2. 확률적 경사 하강법의 소스 코드를 분석하시오(2점). (Page 173, 4장 모델 훈련, 첨부 파일 참조)

## $n_{epochs} = 50$

ㄴ전체 학습 에포크(epoch)의 수를 설정합니다. 전체 데이터 세트를 몇 번 반복하여 학습할 것인지를 결정하는 파라미터

# to, t1 = 5,50 #학습 스케줄 하이퍼파라미터

ㄴ학습 스케줄링(learning schedule)의 하이퍼파라미터인 t0와 t1을 설정합니다. 학습 스케줄링은 학습률을 조절하는 데 사용

#### def learning\_schedule(t):

ㄴ학습 스케줄링 함수를 정의

return t0 / (t + t1)

ㄴ 에포크와 데이터 포인트 인덱스를 기반으로 학습률을 계산하는 데 사용

# theta = np.random.randn(2,1) #무작위 초기화

ㄴ무작위 초기화를 통해 선형 회귀 모델의 파라미터인 theta를 초기화 theta는 2x1 크기의 벡터로, 두 개의 파라미터를 가짐

### for epoch in range(n\_epochs):

ㄴ총 에포크 횟수에 대한 루프를 시작

#### for i in range(m):

ㄴ에포크 내에서 데이터 포인트를 하나씩 처리하는 루프를 시작, m은 전체 데이터 샘플의 수

## random\_index = np.random.randint(m)

∟무작위로 데이터 포인트를 선택하기 위해 0부터 m-1 사이의 무작위 인덱스를 선택

## xi = X\_b[random\_index:random\_index+1]

yi = y[random\_index:random\_index+1]

ㄴ선택한 무작위 데이터 포인트를 xi와 yi로 저장합니다. xi는 입력 데이터 포인트이고, yi는 해당 입력 데이터 포인트에 대응하는 정답값

## gradients = 2 \* xi.T.dot (xi.dot(theta) - yi)

ㄴ 경사 벡터(그래디언트)를 계산, 경사 하강법에서 가중치 업데이트에 사용

## eta = learning\_schedule (epoch \* m + I)

ㄴ학습 스케줄링 함수를 호출하여 현재 학습률(eta)를 얻음, 에포크와 데이터 포인트 인덱스를 기반으로 학습률이 조정

## theta = theta - eta gradients

ㄴ경사 하강법의 업데이트 규칙을 사용하여 가중치 theta를 업데이트, 새로운 가중치는 현재 가중치에서 학습률과 경사를 곱한 값만큼 조정