# ML/DL for Everyone Season2

with PYTORCH

**Linear Regression** 



# 다루고자 하는 주제

- Data definition
- Hypothesis
- Compute loss
- Gradient descent

#### **Data definition**

What would be the grade if I study 4 hours?

내가 4시간 공부하면 몇 점을 받을 수 있을까?



공부한 시간과 점수의 상관 관계

Hours (x)	Points (y)
1	2
2	4
3	6
4	?

**Training dataset** 

**Test dataset** 

학습이 끝난 후 모델이 얼마나 잘 작동하는지 판별하는 것 => 테스트 데이터 셋

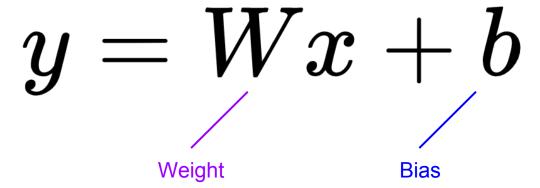
#### Data definition

Hours (x)	Points (y)
1	2
2	4
3	6

- 데이터는 torch.tensor!
- 입력 따로, 출력 따로!
  - 입력: x\_train

## **Hypothesis**

가장 해답에 비슷한 하나의 직선을 찾는 일



### **Hypothesis**

```
x_train = torch.FloatTensor([[1], [2], [3]])
y_train = torch.FloatTensor([[2], [4], [6]])

W = torch.zeros(1, requires_grad=True)
b = torch.zeros(1, requires_grad=True)
hypothesis = x_train * W + b
```

- Weight 와 Bias 0으로 초기화
  - 항상 출력 0을 예측 에 하는 0을 예측하게 됨
- requires\_grad=True
  - 학습할 것이라고 명시

torch에게 학습시키고 싶다고 명령함

$$y = Wx + b$$

# **Compute loss**

Mean Squared Error (MSE)

학습할 차례! 우리의 모델이 얼마나 정답과 가까운지 알아야 함 => MSE라는 함수로 loss를 계산함.

$$cost(W,b) = rac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \left( H(x^{(i)}) - y^{(i)} 
ight)^2$$

## **Compute loss**

```
x_train = torch.FloatTensor([[1], [2], [3]])
y_train = torch.FloatTensor([[2], [4], [6]])

W = torch.zeros(1, requires_grad=True)
b = torch.zeros(1, requires_grad=True)
hypothesis = x_train * W + b

cost = torch.mean((hypothesis - y_train) ** 2)
```

- torch.mean 으로 평균 계산!
- 한 줄인데 읽기 편한 코드:)

loss 는 mean 으로 쉽게 계산할 수 있음!

$$rac{1}{m}\sum_{i=1}^m \left(H(x^{(i)})-y^{(i)}
ight)^2$$

#### **Gradient descent**

```
x_train = torch.FloatTensor([[1], [2], [3]])
y train = torch.FloatTensor([[2], [4], [6]])
W = torch.zeros(1, requires grad=True)
b = torch.zeros(1, requires grad=True)
hypothesis = x train * W + b
cost = torch.mean((hypothesis - y_train) ** 2)
optimizer = optim.SGD([W, b], lr=0.01)
optimizer.zero_grad()
cost.backward()
optimizer.step()
```

모델을 개선시킬 차례. SGD라는 기법 사용. 알아내고자 하는 값은 W와 b 값.

- torch.optim 라이브러리 사용
  - [W, b] 는 학습할 tensor들
  - 1r=0.01  $\stackrel{\frown}{=}$  learning rate

- 항상 붙어다니는 3줄
  - zero\_grad() 로 gradient 초기화
  - backward() 로 gradient 계산
  - step() 으로 개선

# Full training code

x\_train = torch.FloatTensor([[1], [2], [3]]) y\_train = torch.FloatTensor([[2], [4], [6]]) W = torch.zeros(1, requires\_grad=True) b = torch.zeros(1, requires grad=True) optimizer = optim.SGD([W, b], lr=0.01) nb epochs = 1000for epoch in range(1, nb epochs + 1): hypothesis = x train \* W + b cost = torch.mean((hypothesis - y train) \*\* 2) optimizer.zero grad() cost.backward() optimizer.step()

W와 b가 최적의 숫자로 수렴하게 됨.

#### 한번만

- 1. 데이터 정의
- 2. Hypothesis 초기화
- 3. Optimizer 정의

#### 반복!

- 1. Hypothesis 예측
- 2. Cost 계산
- 3. Optimizer 로 학습

#### What's Next?

How does gradient descent minimize cost?

SGD(Gradient Descent)가 loss를 최소화 할 수 있었던 방법 ?