c:\>git clone https://github.com/yungbyun/mllecture.git

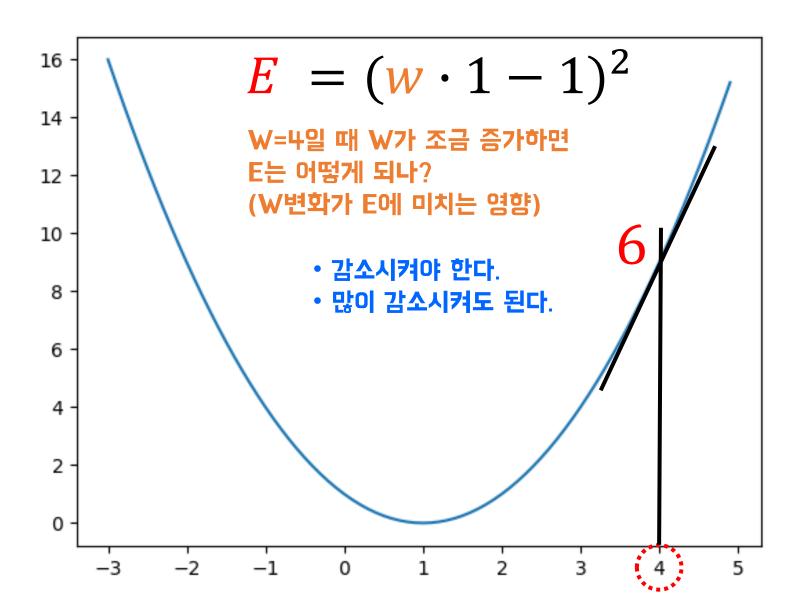
Al and Deep Learning

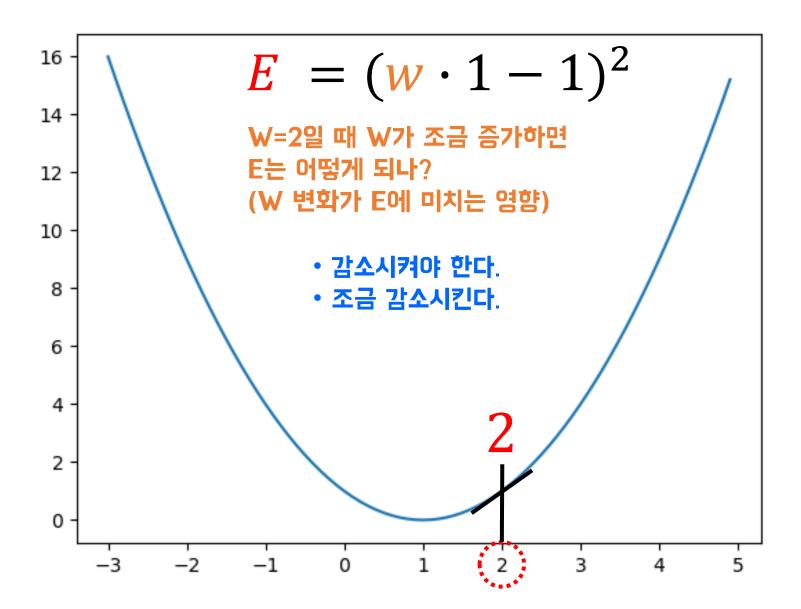
## Linear Regression & Back-propagation (2)

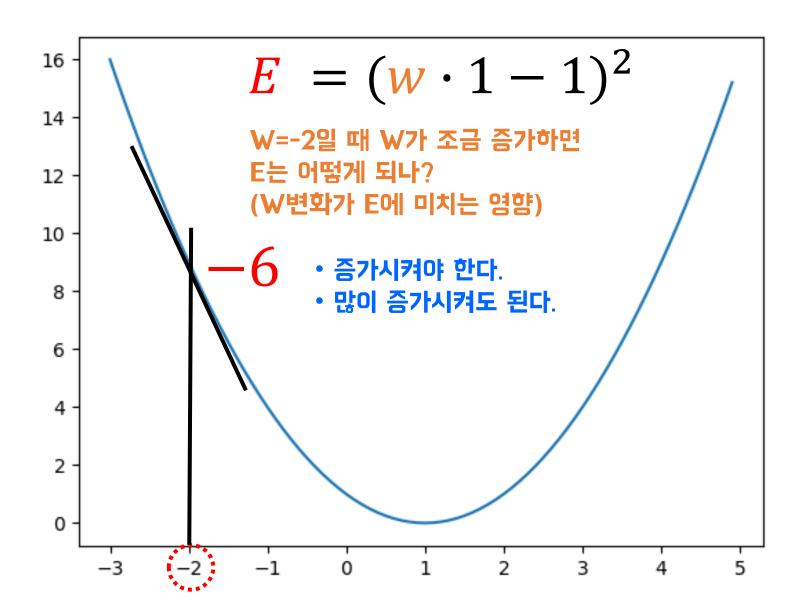
Jeju National University Yung-Cheol Byun

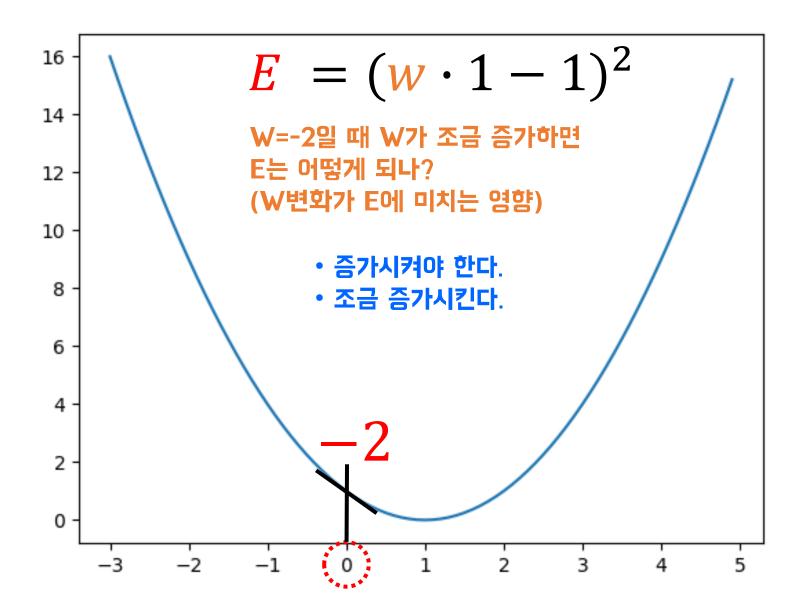
#### 어떻게 '자동으로'

• 오류 프를 최소화하는 w 값(시냅스 연결 강도, 파라미터)을 찾을 수 있을까?





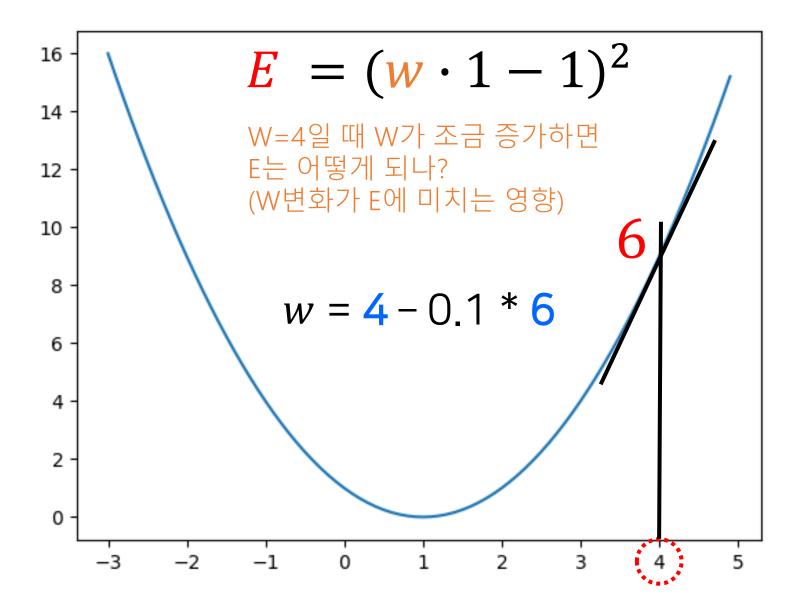


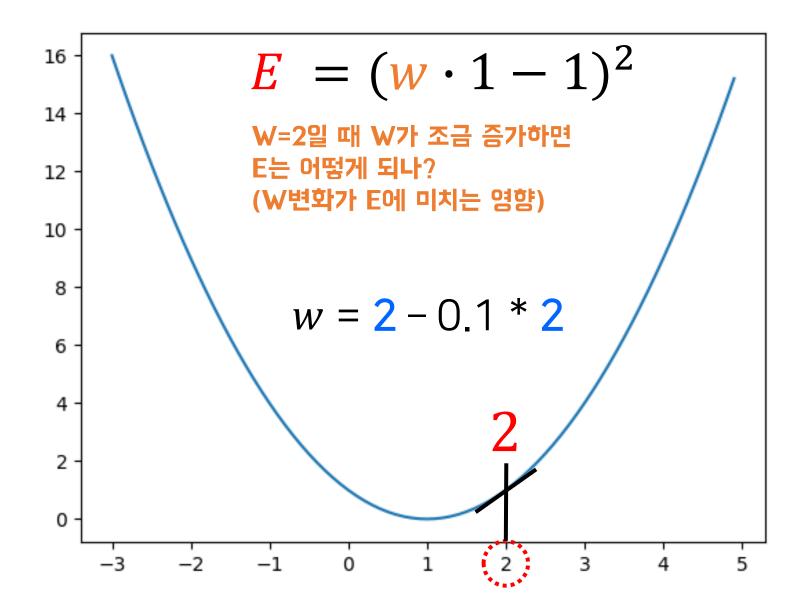


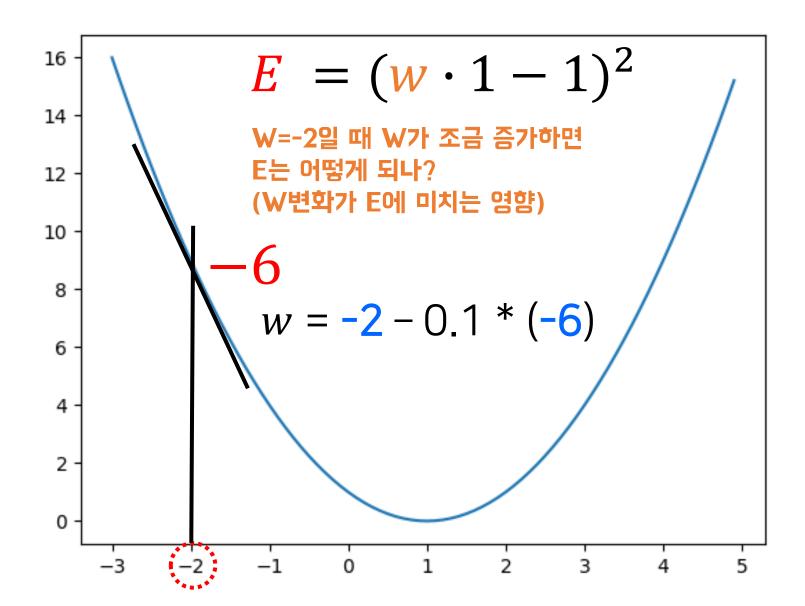
#### 아래와 같이 하면 어떨까?

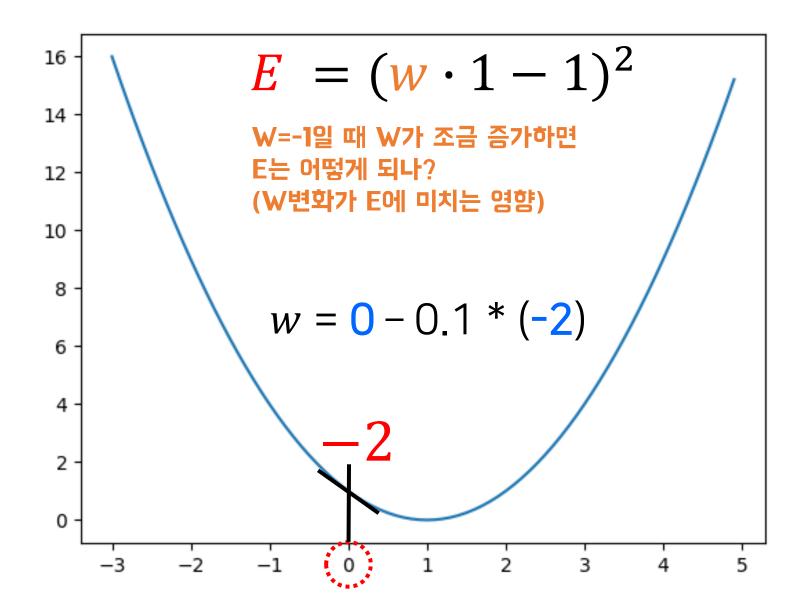
$$W = W - \alpha * 기울기$$

 $\alpha = 9$  이 한 명한 지를 의미하는 상수(가령, 0.1)









#### 학습 방법(w 업데이트)

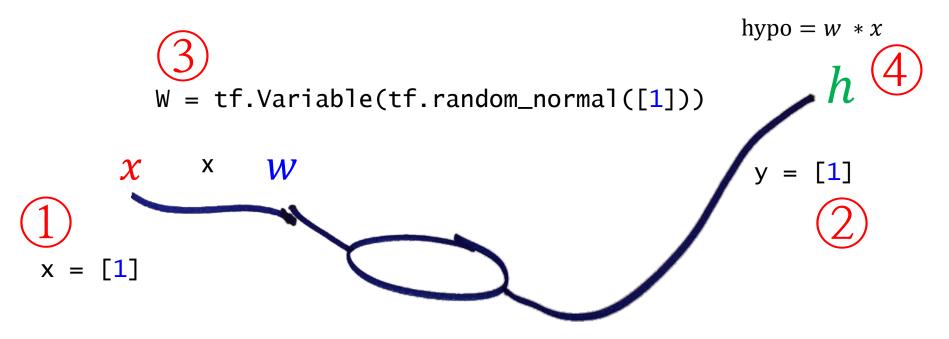
- 난수로 w 값 초기화 (ex, -3)
- w 에서 기울기 구함
- 기울기로 w를 업데이트

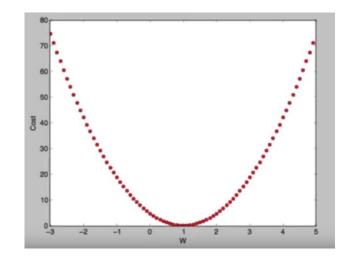
 $\alpha$ : 반영 비율 (learning rate)

#### TensorFlow

- 텐서플로우 프레임워크에서 가중치 w (<u>파라미터)를</u> 자동으로 찾음(튜닝).
- 우리가 업데이트(튜닝) 하는 것이 아님.
- 이를 위해 w 를 텐서플로우 프레임워크 내에서 관리할 수 있도록 정의
- 또한 hypothesis와 cost\_function(戊)도 텐서플로우에서 계산할 수 있도록 정의

#### TF를 이용한 선형 회귀 학습





cost\_function = (hypo - y) \*\* 2
$$E = (\text{hypo} - y)^2$$

# O1.py Finding w in linear regression

```
import tensorflow as tf
#---- training data
x_{data} = [1]
y_{data} = [1]
#---- a neuron
w = tf.Variable(tf.random_normal([1]))
hypo = w * x_data
#---- learning
cost = (hypo - y_data) ** 2
train = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning_rate=0.01).minimize(cost)
sess = tf.Session()
sess.run(tf.global_variables_initializer())
for i in range(1001):
    sess.run(train)
    if i % 100 == 0:
        print('w:', sess.run(w), 'cost:', sess.run(cost))
#---- testing(prediction)
x_{data} = [2]
print(sess.run(x_data * w))
```

# 02.py Drawing cost function

#### 오류 함수 생각하기

$$E = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^{3} (wx_i - y_i)^2$$

#### 오류 함수 생각하기

$$E = (wx - y)^2$$

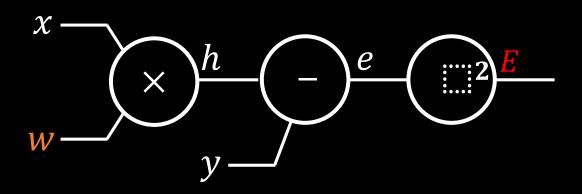
- •어느 부분이 뉴런인가?
- •뉴런의 모습 상상하기
- •입력 데이터는?
- 출력 데이터는?
- •시냅스는?
- •가설(hypothesis)은?
- •뉴런의 출력
- •오류 함수의 의미는?
- •뉴런 입력이 여러 개일 경우

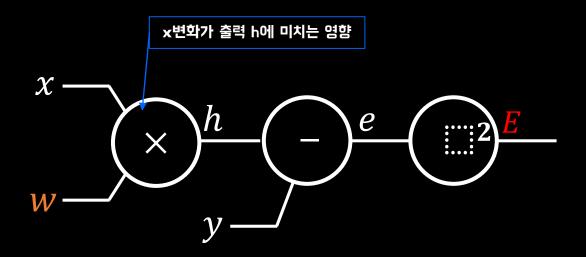
$$\begin{array}{ccc}
x & & & \\
\hline
 & & \\
E & = (h - y)^2
\end{array}$$

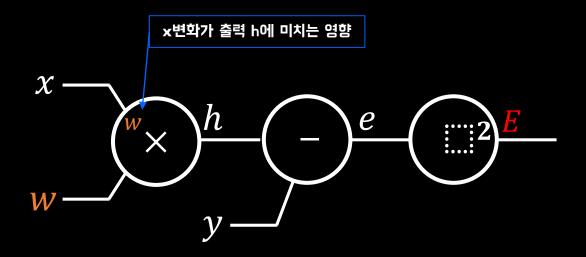
#### 오류 계산 그래프

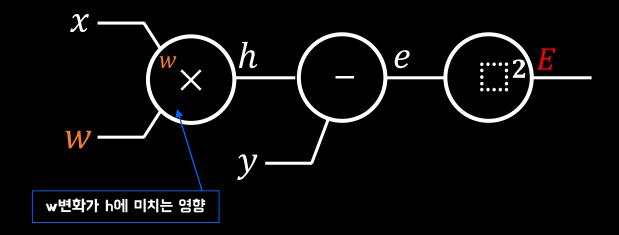
텐서란 무엇이고, 텐서 플로우란 무엇인가? 텐서플로우 프레임워크가 파라미터 튜닝

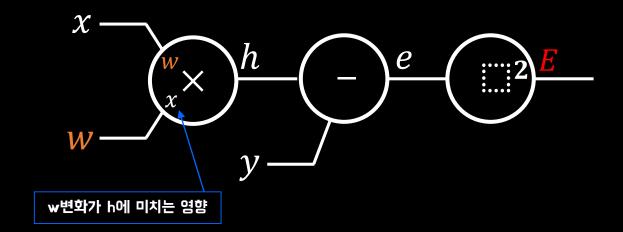
계산 그래프에서 w 가 E에 미치는 영향을 쉽게 알 수 있다. 그러면 오류를 줄일 수 있도록 w 를 조절할 수 있다.

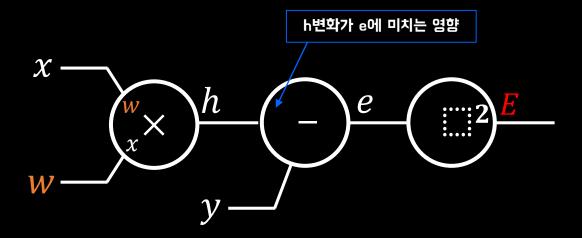


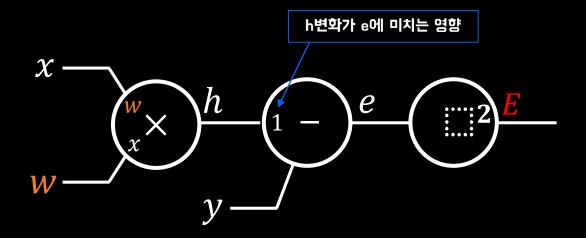


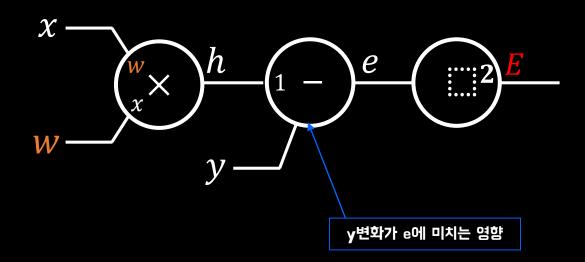


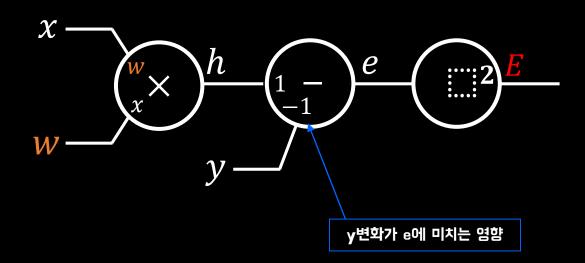


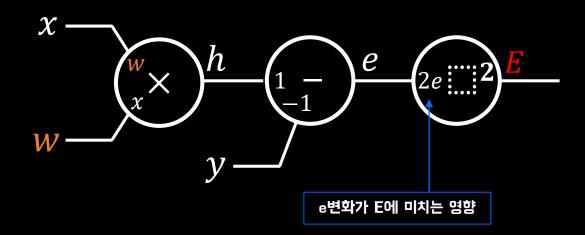




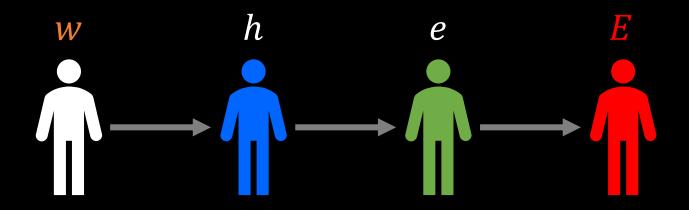








### 사람 사이의 영향력

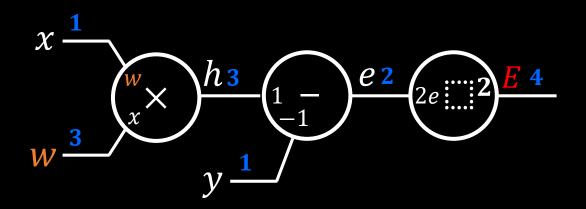


체인 룰 (chain rule)

## w 변화가 E 에 미치는 영향력은?

#### 앞으로 전파

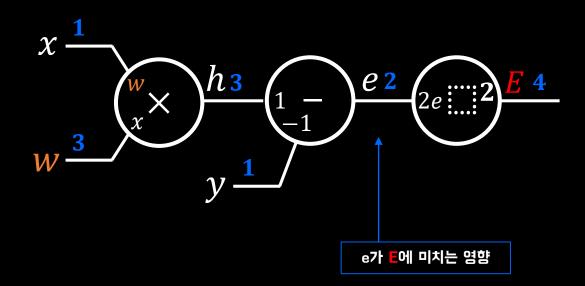
(x, y)=(1, 1)이고 w는 3일 겸우 에러 값은?

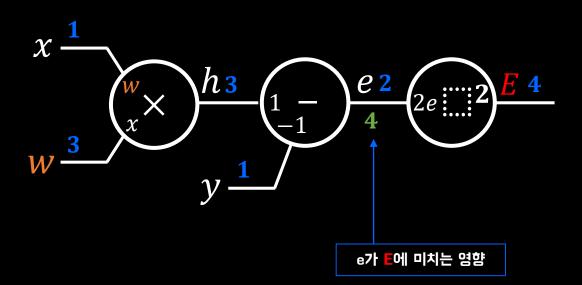


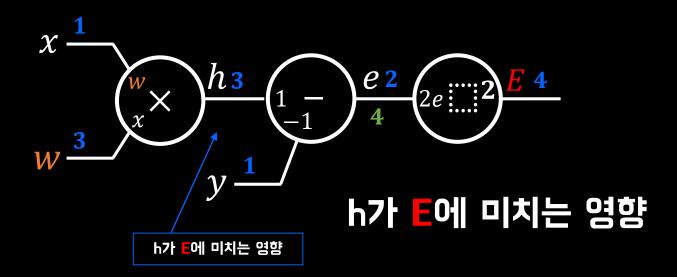
에러(E)가 크다. 에러(E)가 줄어들도록 W를 조절하자. 어떻게??? W변화가 E에 미치는 영향(기울기)을 구한 후 W = W -  $\alpha$  \* (기울기)

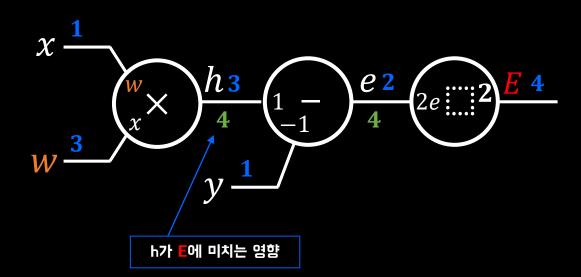
# 미치는 영향, 기울기를 구하자.

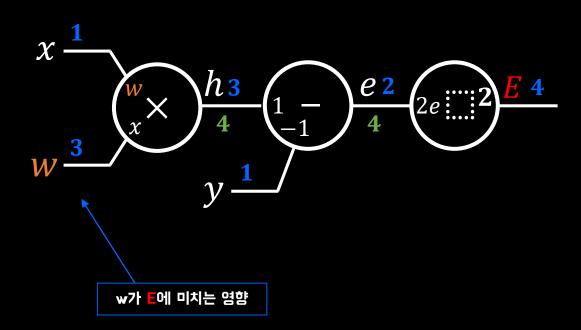
## 뒤로(역) 전파

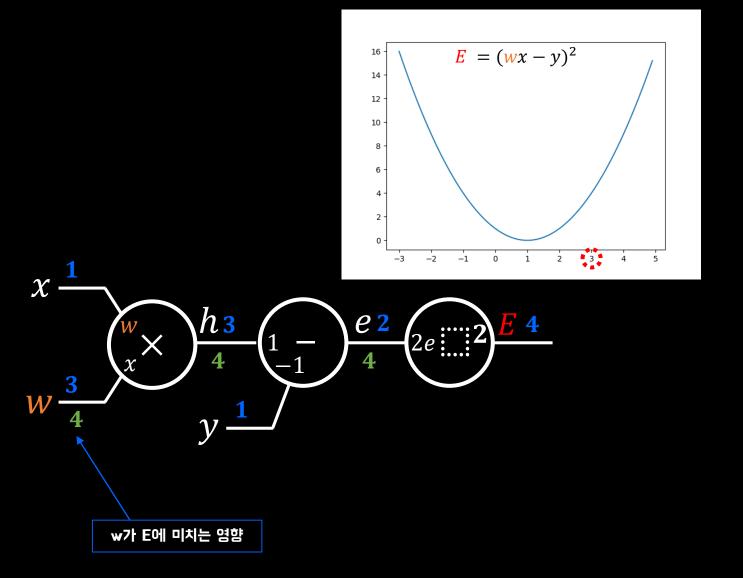












$$W = 3 - 0.1 * 4$$
  
 $W = 2.6$ 

Tuned parameter after 1 step learning.

### 미치는 영향을 구하는 방법

현재 w값에서 w 변화가 오류 E에 미치는 영향 구하기

[방법1] w가 아주 조금 변할 때 E는 얼마나 변하는지 계산

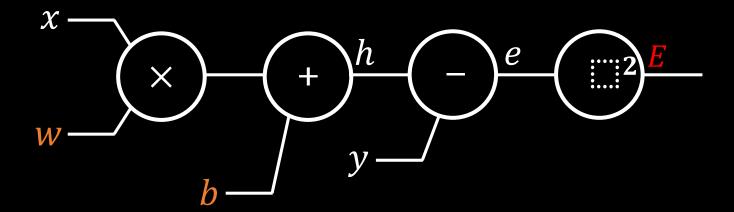
[방법2] 계산 그래프에서 역전파와 체인 룰을 이용한 방법

[방법3] 고등학교 때 배운 방법(?)

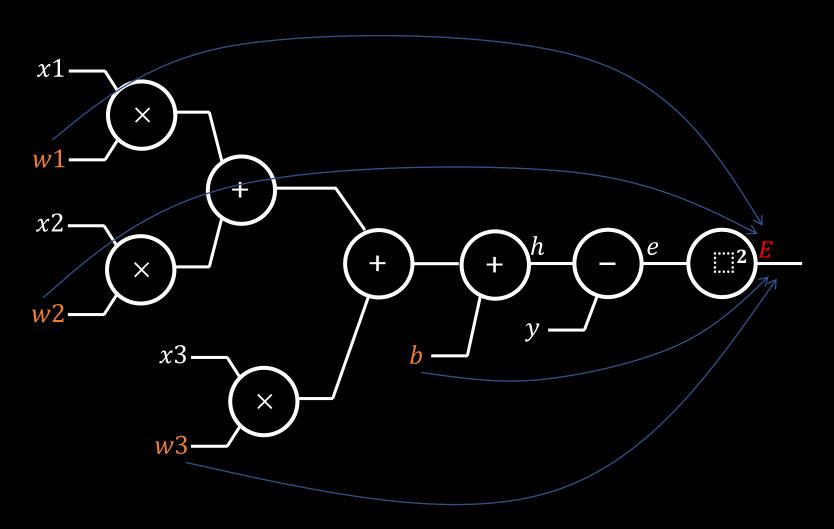
### 계산 그래프 확장

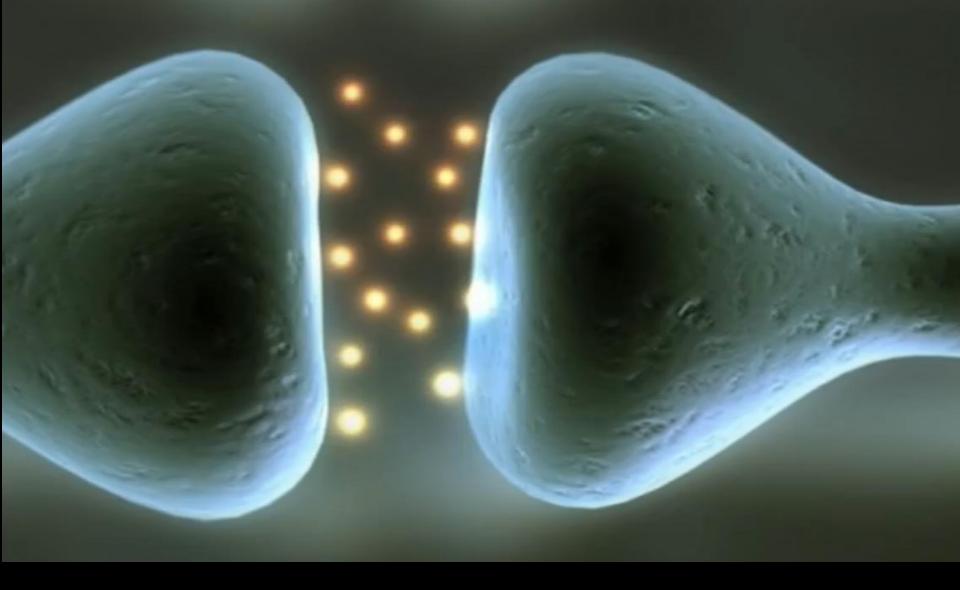
- bias가 있을 경우 (+ 게이트)
- 뉴런 입력이 3개일 때 (+ 게이트)
- 뉴런이 2개일 때
- 튜닝할 파라미터는 모두 몇 개?

$$E = ((wx + b) - y)^2$$



$$E = ((w1x1 + w2x2 + w3x3 + b) - y)^2$$





학습, 더 새롭고 좋은 연결을 만드는 것

### Meaning of cost(error)

- 기울기가 큼 → bad! → big penalty(아주 힘들다) → big update(w)
- 기울기가 작음 → not bad! → small penalty(많이 힘들지 않다) → small update(w)
- 기울기 0 → great! → no penalty → no update(w) → learning ended!

## 우리 마음 속의 cost(error, loss) function

'좋다', '나쁘다'를 느끼게 하는 기저 그래프

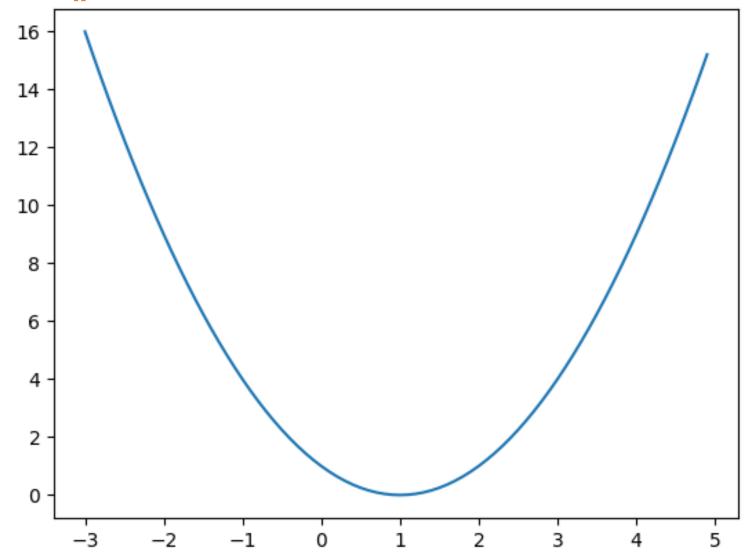
#### • 좋다.

- 열심히 공부해서 알게 되니 기분이 좋다.
- 낚시가 너무 재미있다.
- 물건 훔치니 기분이 짜릿하다.

#### • 나쁘다.

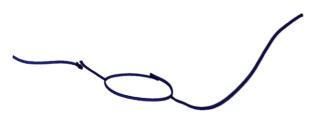
- <u> 많이 틀리니 기분이 나쁘다.</u>
- 과식하니 속이 쓰리다.
- 지럼이를 밟았다. 기분이 별로이다.

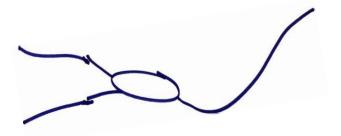
#### 스트레스

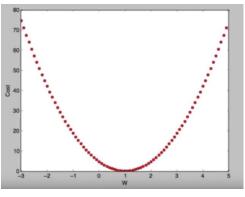




# Cost(error) graph







convex function

