#### Al and Deep Learning

# 선형회귀(1)

오류 그래프와 기울기, 그리고 경사하강

제주대학교 변 영 철

http://github.com/yungbyun/mllecture

# 공부할 내용

- 회귀의 의미
- 뉴런의 출력과 절대값 오류
- 기울기와 경사하강
- •절대값 오류의 문제점과 평균 제곱오류
- 기울기를 구하는 방법, 미분
- 기울기가 갖는 의미

# 회귀(Regression)

인류는 고향을 떠나도 나이가 들면 언젠가는 고향으로 회귀하고(돌아가고) 싶어한다. (인류학)

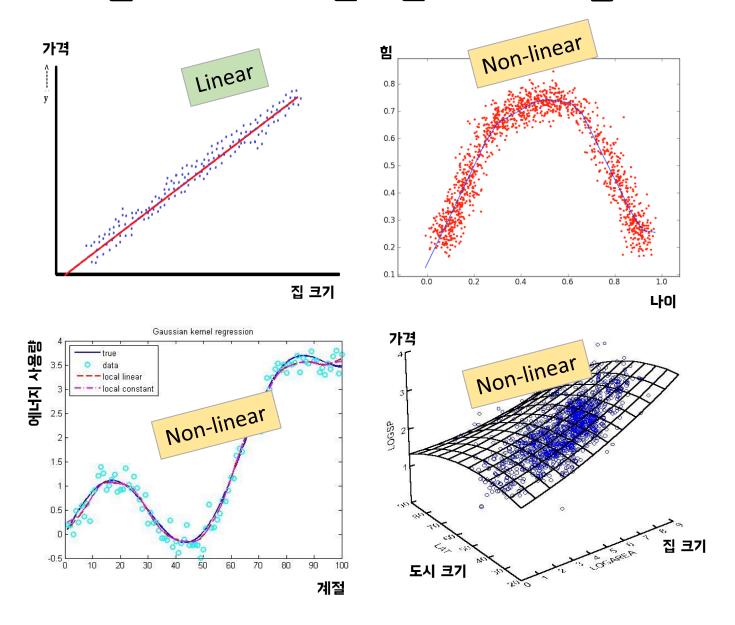


# 회귀=자연의 법칙, 현상

- 연어는 자라서 태어난 곳으로 돌아온다.
- 집은 클수록 비싼 편이다.
- 젊을 때는 힘이 세지만 나이가 들수록 약해진다.

일종의 규칙, 이러한 회귀는 지식이 되고 인해 예측(prediction)이 가능

#### 회귀는 그래프로 표현하면 이해하기 쉽다.



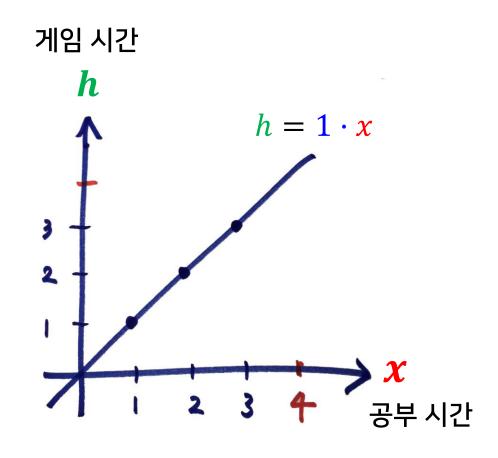
# Lab. Linear Regression

using desmos

#### www.desmos.com

- 1. 점 (1, 1) 표시
- 2. 점 (2, 2), (3, 3) 추가
- 3. h = x
- 4. h = 2x
- 5. h = wx (회전)
- 6. 모든 점 *y*에 1 더함
- 7. h = wx + 1 (이동)
- 8. h = wx + b (회전과 이동)

#### www.desmos.com



# 뉴런과 회귀



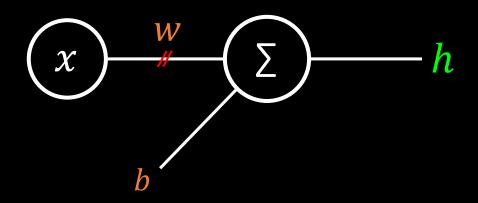
• 하나의 뉴런은 하나의 선형 회귀(Linear Regression)를 표현



- hypothesis : 뉴런의 대답, a proposed explanation for a phenomenon (a regression).
- 증명되지 않았으나 ₩ 조절을 통하여 회귀(regression)를 표현할 수 있음.

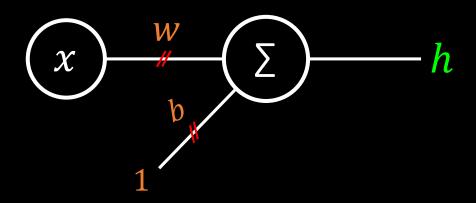
# 바이어스 b 의미

$$h = wx + b$$
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 



# 바이어스 b 의미

$$h = wx + b$$
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 
 $\frac{b}{b}$ 

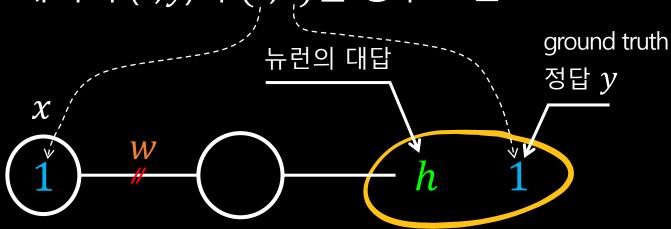


#### (Q) w와 b를 어떻게 줄일 것인가? (A) 뉴런이 잘 대답하도록

뉴런이 잘 대답하는지 확인하려면?

# 데이터와 학습

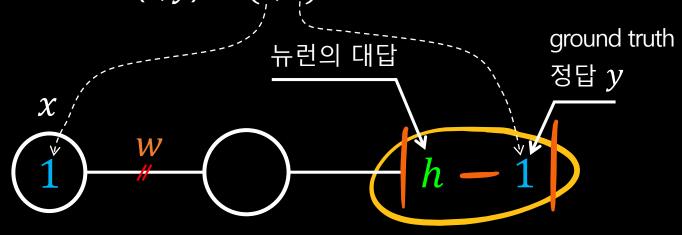
• 데이터 (x, y)가 (1, 1)일 경우 w 는?



# 데이터와 학습

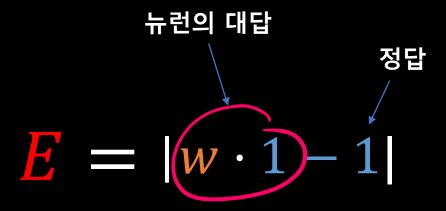
뉴런의 대답이 정답과 얼마나 차이가 있나?

• 데이터 (x, y)가 (1, 1)일 경우 w 는?



• 따라서 학습이란?

왜 절대값인가?



오류 함수 Distance/Error/Loss/Cost Function 입력과 정답을 알려주기 때문에

# 지도학습

Supervised Learning

### w를 어떻게 조정할 것인가?

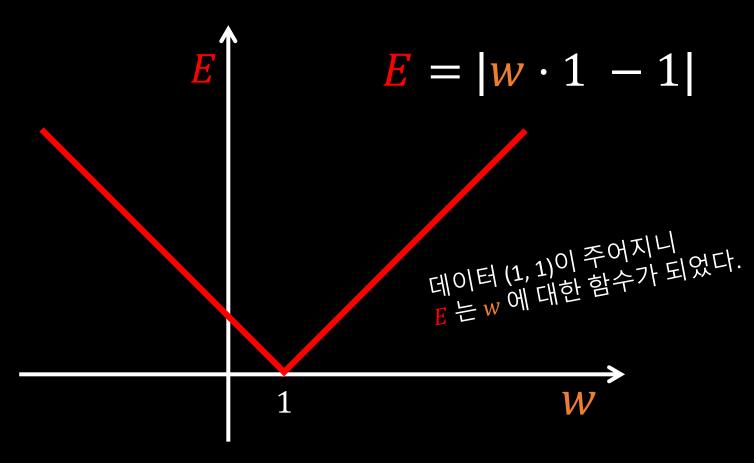
- 뉴런의 대답과 정답의 차이(오류, 에러 E, 비용, loss)를
- 차이가 많으면 야단을 맞아 스트레스를 많이 받으므로
- 오류가 줄어들도록 가중치 w를 조정
- 대답이 정답에 가까울 때까지 w를 조정

#### www.desmos.com

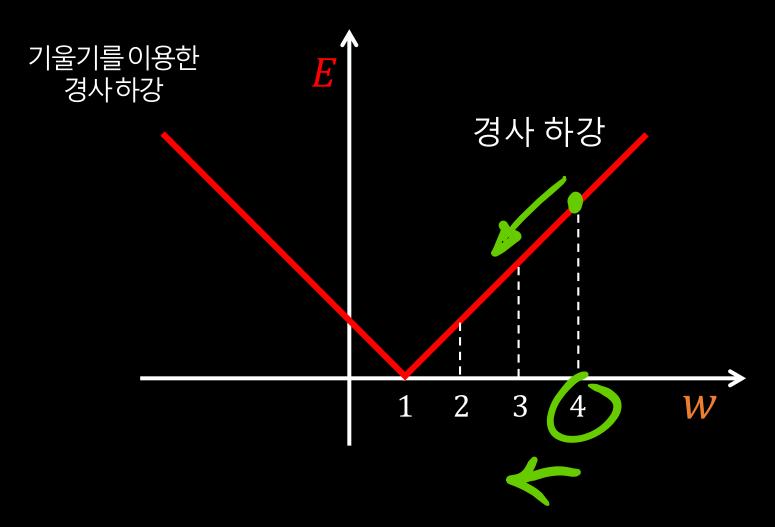
- 1. 점 (1,1) 표시
- $2. h = w \cdot x$
- 3.  $E = w \cdot 1 1$
- 4.  $E = |w \cdot 1 1|$



# w에 대한 오류 함수



# w 업데이트 하는 법

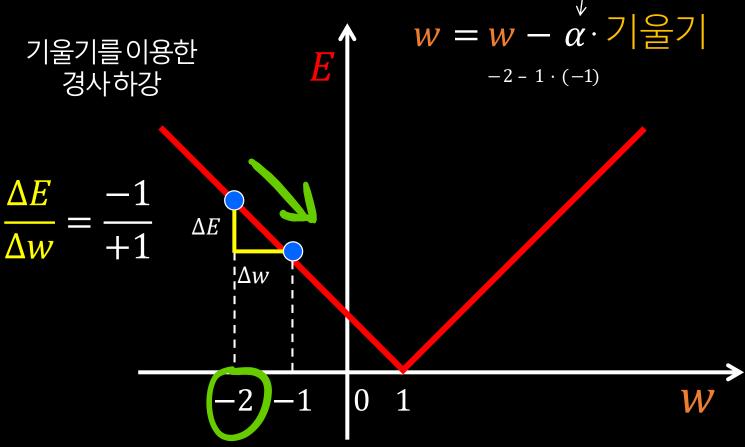


오류가 줄어들도록

#### w 업데이트 하는 법 반영 비율 (가령, 1) $w = w - \overset{\vee}{\alpha} \cdot 기울기$ 기울기를이용한 $4 - 1 \cdot 1$ 경사하강 $\Delta E$ $\Delta E$ +1 $\Delta w$ $=\frac{1}{+1}$ $\Delta w$

오류가 줄어들도록

# W 업데이트하는 법 발명비율(가령, 1)



$$1 \cdot 1 \longrightarrow |3|$$
 error E = 2

$$3-1\cdot 1 \longrightarrow 2$$
 error E = 1

$$2-1\cdot 1 \longrightarrow 1$$
 error E = 0

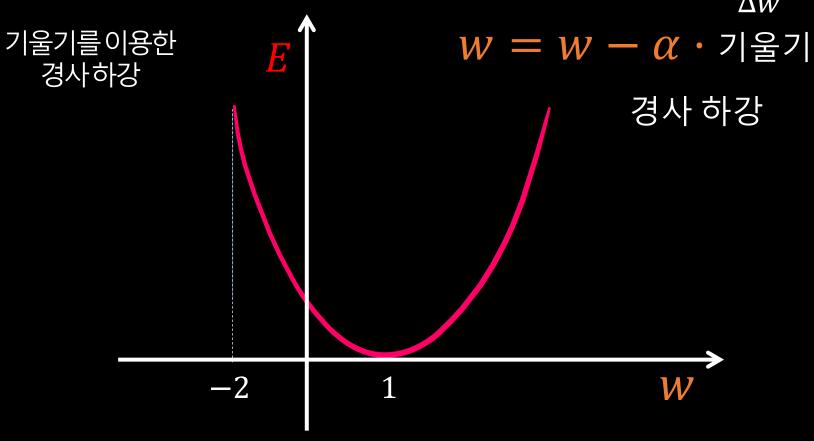
# 절대값 오류, 어떤 문제?

- 현재 w 값에 관계 없이 항상 같은 기울기
- 따라서 항상 같은 경사하강 속도
- w 값이 수렴하기 어려울 수도 있음.
- <u> 기울기값만보고</u>₩가어디에있는지알 수없음.
- <u>₩ 가 1일 때는 기울기 구할 수 없음.</u>

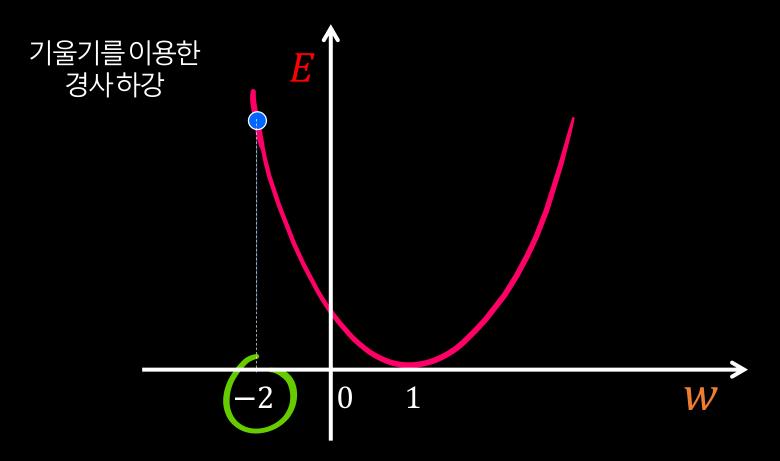
# square(제곱) error

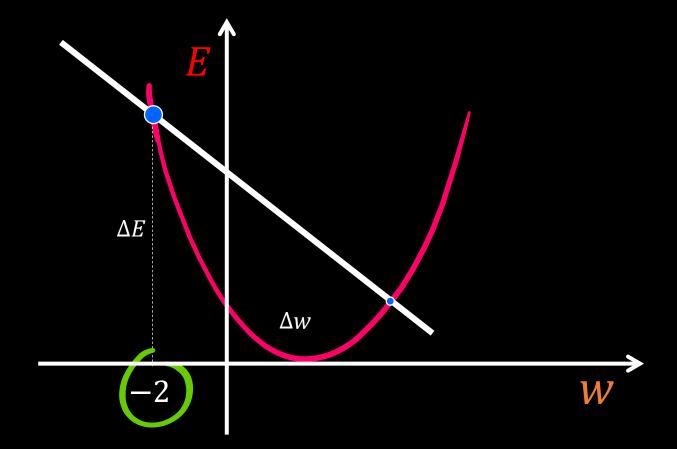
# w 업데이트 하는 법

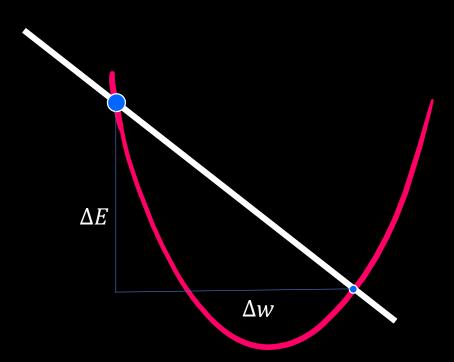
 $\frac{\Delta E}{\Delta w}$ 

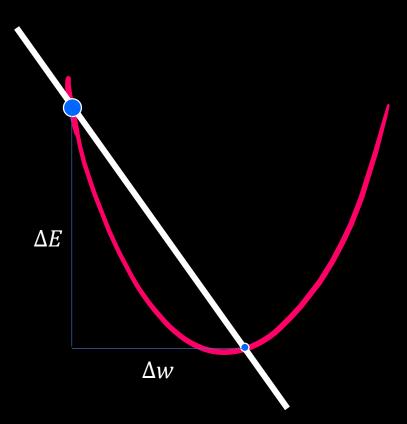


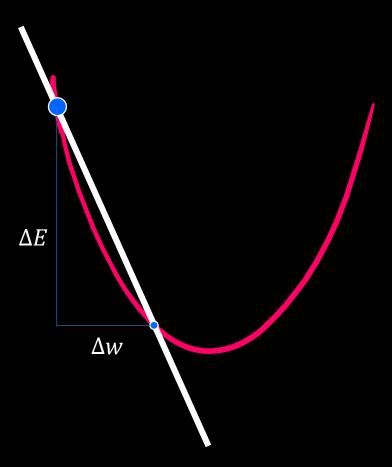
# 어떻게 기울기를 구할까

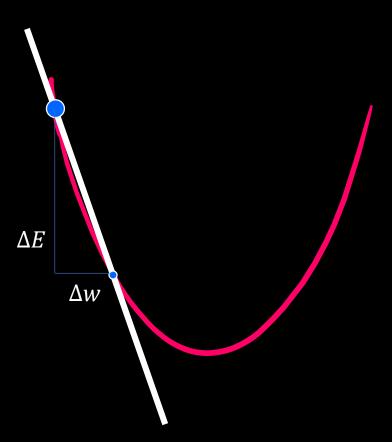


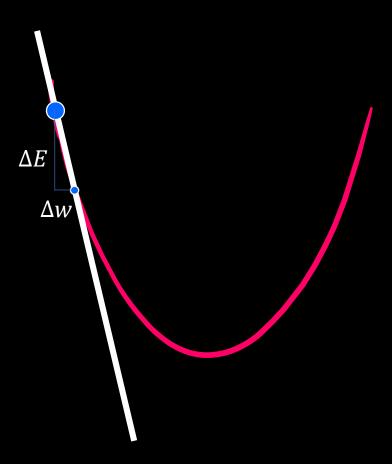




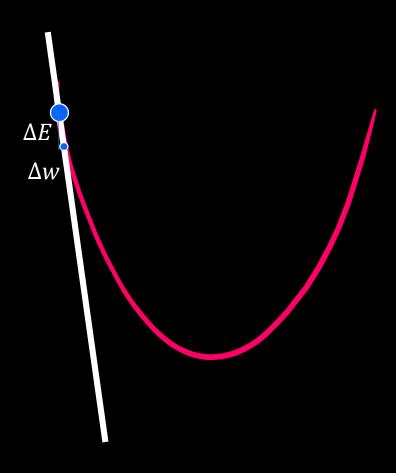


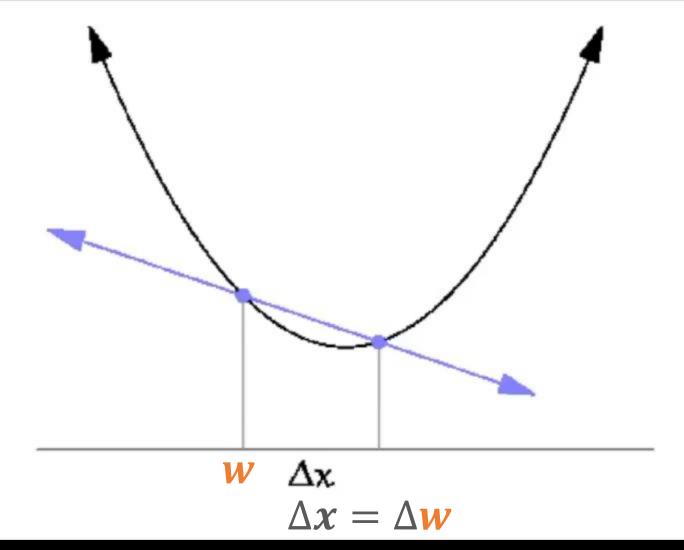






#### 접선·Tangent line



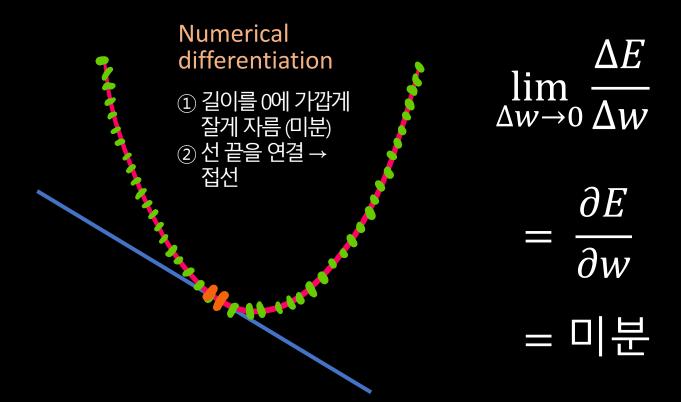


접선으로 정확한 위함. 기울기를 구하기 위함.

$$\lim_{\Delta w \to 0} \frac{\Delta E}{\Delta w}$$

$$=\frac{\partial E}{\partial w}$$

### 아주 잘게 자른 선, 미분



$$w = w - \alpha \cdot 기울기$$

 $\frac{\partial E}{\partial w}$ 

#### 제곱 에러 장점

- 오류최저점,즉,w가1인지점에서 멀리 떨어진 곳에서는 급경사,
- 오류 최저점에 가까운 곳은 완만한 경사
- 기울기 값의 크기에 따라 w 가 어디에 있는지 알 수 있음.
- 모든 곳에서 기울기 계산 가능(미분가능)

#### 절대값 오류에서는?

- 현재 w 값에 관계 없이 항상 같은 기울기
- 따라서 항상 같은 경사하강 속도
- 오류가 0, 혹은 거의 0이 되는 w 값으로 수렴하기 어려울 수도 있음.
- 기울기 값만 보고 w가 최저점에서 얼마나 떨어져 있는지 알 수 없음.
- w 가 1일 때는 기울기 구할 수 <mark>없음</mark>.

### 여러 데이터

만일, 데이터가 3개라면

x <sub>i</sub>	y <sub>i</sub>
1	1
2	2
3	3

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

각각의 오류를 모두 더해서 평균



점 (2, 2), (3, 3) 추가

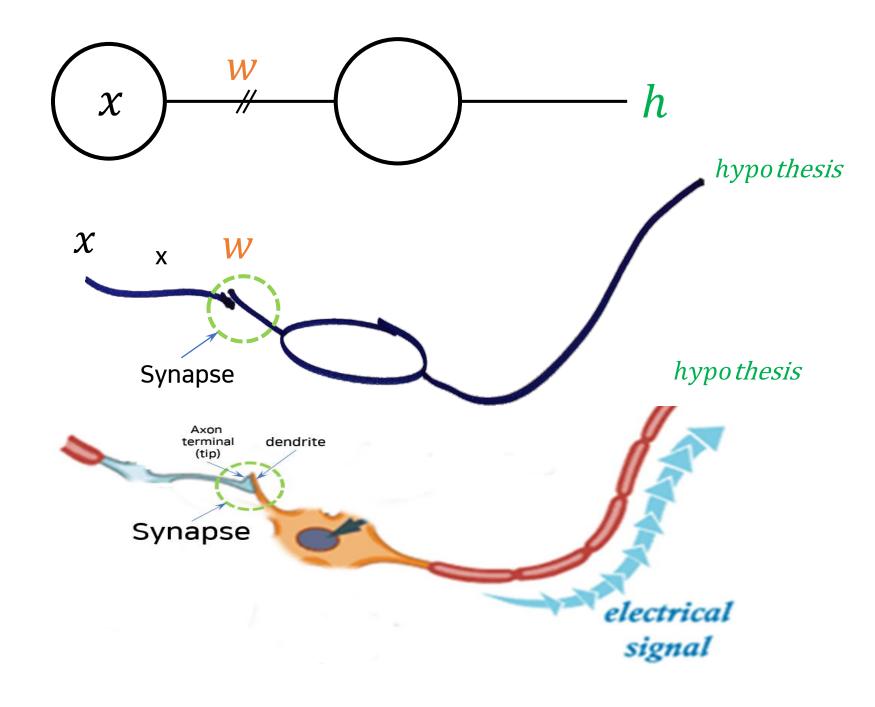
$$E = \frac{1}{3} \sum_{i=1}^{3} (wx_i - y_i)^2$$

(w, E) 그리기

#### 여러 데이터

데이터가 m개일 경우

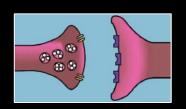
Mean Square Error 평균제곱에러 
$$\frac{1}{m}\sum_{i=1}^{h\, ext{런이 대답(예측)한 값 (가설)}} wx_i-y_i)^2$$



$$E = (h - y)^{2}$$

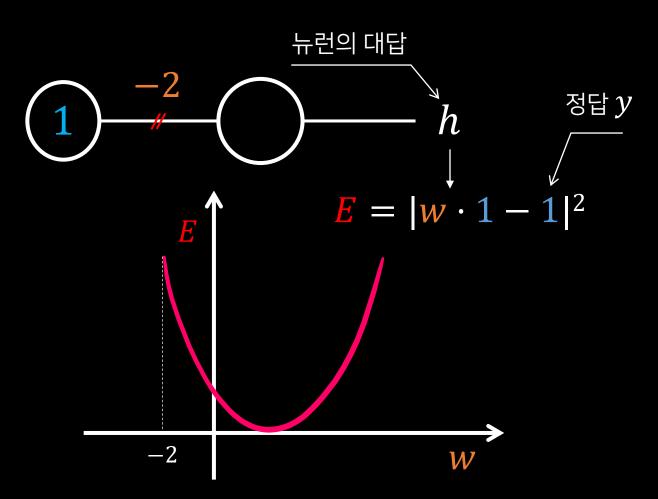
$$E = (w \cdot x - y)^{2}$$

$$E = (w \cdot 1 - 1)^{2}$$





# $\frac{\Delta noise}{\Delta dial}$



## 기울기의 의미 (기미)



- 기울기가 크다. w를 조금만 크게 해도 ☑가 많이 늘어난다. → w가 ☑에 미치는 영향력이 크다.
- 기울기가 작다. w를 바꿔도 E는 별로 변하지 않는다. → 미치는 영향력이 작다.
- 결국, 기울기 = 미치는 영향력

### (Q) 미치는 영향 구하기

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

데이터 (x,y)가 (1,1)일 때 w = 3인 지점에서 w변화가 오류 E에 미치는 영향(기울기)를 구하라.

Compute the influence of w change on E when w is equal to 3.

### (A1) 값을 대입

$$E = (w \cdot 1 - 1)^2$$

 $w: 3 \to E: 4$ 

w: 3.00001 -> E: 4.00004

w가 0.00001 증가 (변화량 △w=0.00001)

**E**는 0.00004 증가 (변화량 Δ**E**=0.00004)

$$\frac{\Delta E}{\Delta w} = \frac{0.00004}{0.00001} = 4$$
  
따라서 기울기 = 미치는 영향 = 4

### (A2) 미분

$$E = (w \cdot 1 - 1)^{2}$$

$$\lim_{\Delta w \to 0} \frac{\Delta E}{\Delta w} = \frac{\partial E}{\partial w} = \frac{\partial}{\partial w} (w \cdot 1 - 1)^{2}$$

$$= 2(w \cdot 1 - 1)$$
따라서  $w = 3$ 이면 기울기는  $2(3 - 1) = 4$ 

### 학습(Learning)은

- $w = w a \cdot 기울기(미치는 영향)$
- 경사하강
- 오류 E가 감소하도록 w 업데이트
- 파라미터 튜닝

#### 이번 학습에서는

- 회귀가 무슨 의미인지 알 수 있다.
- 뉴런의 대답과 정답 간의 차이를 그래프로 그릴 수 있다.
- 경사하강 방법을 알 수 있다.
- 오류 그래프가 갖는 문제점을 파악 할 수 있다.
- 기울기 의미를 이해할 수 있다.