4주차(2/3)

# 퍼셉트론 알고리즘

파이썬으로배우는기계학습

한동대학교 김영섭교수

### 퍼셉트론

- 학습 목표
  - 퍼셉트론 알고리즘을 이해한다.
- 학습 내용
  - 퍼셉트론 알고리즘
  - 퍼셉트론 가중치 계산
  - 퍼섭트론 학습 전체 과정
  - 퍼셉트론 알고리즘의 한계
  - 퍼셉트론 예제

### 1.퍼셉트론 알고리즘 개요

- 목적:
  - 입력 x를 분류하는 가중치 w구하기
- 알고리즘:
  - 가중치를 작은 난수(0 ~ 1)로 초기화
  - 각 학습자료  $x^{(i)}$ 에 대해
    - 출력  $\hat{y}$  계산,  $\hat{y} = h(w^T x)$
    - 가중치  $w_j$  조정,  $w_j$ :=  $w_j + \Delta w_j$

#### ■ 표기법:

- $x^{(i)}$  (i)번째 입력된 학습자료
- $x_j^{(i)}$  (i)번째 입력된 학습자료의 j번째 특성
- $\hat{y}$  퍼셉트론의 출력(읽기:y hat), 예측값
- y 클래스 레이블, 실제값
- <sup>w</sup><sub>j</sub>
   j번째 특성에 대한 가중치
- Δw<sub>j</sub> 델타(미세한) 가중치 조정값

#### 2. 가중치 계산: 계산법

- 목적:
  - 입력 x를 분류하는 가중치 w구하기
- 알고리즘:
  - 가중치를 작은 난수(0 ~ 1)로 초기화
  - 각 학습자료  $x^{(i)}$ 에 대해
    - 출력  $\hat{y}$  계산,  $\hat{y} = h(w^T x)$
    - 가중치  $w_j$  조정,  $w_j := w_j + \Delta w_j$

■ 가중치 조정값 계산법

$$\Delta w_j = \eta(y^{(i)} - \hat{y}^{(i)}) x_j^{(i)}$$
 (1)

- η (eta, 에타)학습률은 0 ~ 1 값
- j 특성의 수 + 1 (편향)

$$\Delta w_0 = \eta(y^{(i)} - \hat{y}^{(i)})$$

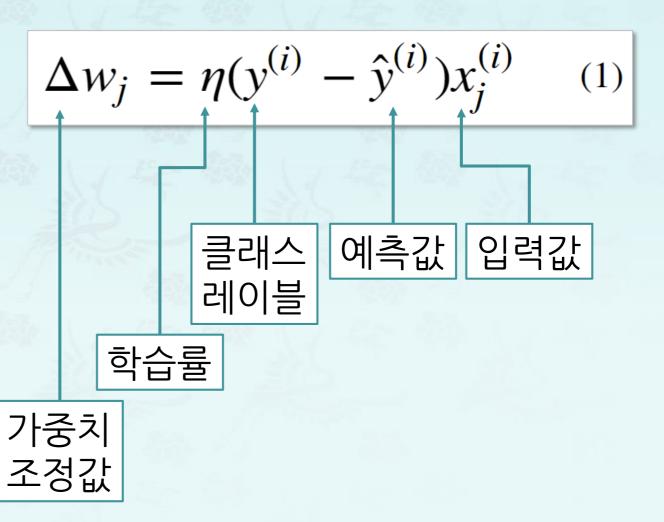
$$\Delta w_1 = \eta(y^{(i)} - \hat{y}^{(i)})x_1^{(i)}$$

$$\Delta w_2 = \eta(y^{(i)} - \hat{y}^{(i)})x_2^{(i)}$$

### 2. 가중치 계산: 계산법

- 목적:
  - 입력 x를 분류하는 가중치 w구하기
- 알고리즘:
  - 가중치를 작은 난수(0 ~ 1)로 초기화
  - 각 학습자료  $x^{(i)}$ 에 대해
    - 출력  $\hat{y}$  계산,  $\hat{y} = h(w^T x)$
    - 가중치  $w_j$  조정,  $w_j := w_j + \Delta w_j$

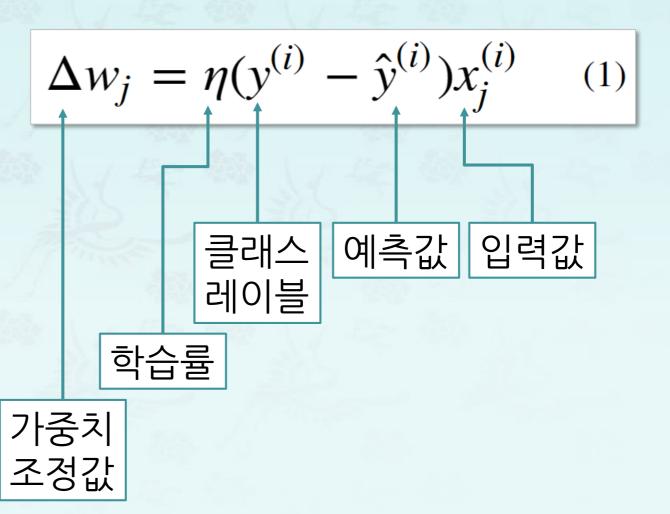
■ 가중치 조정값 계산법



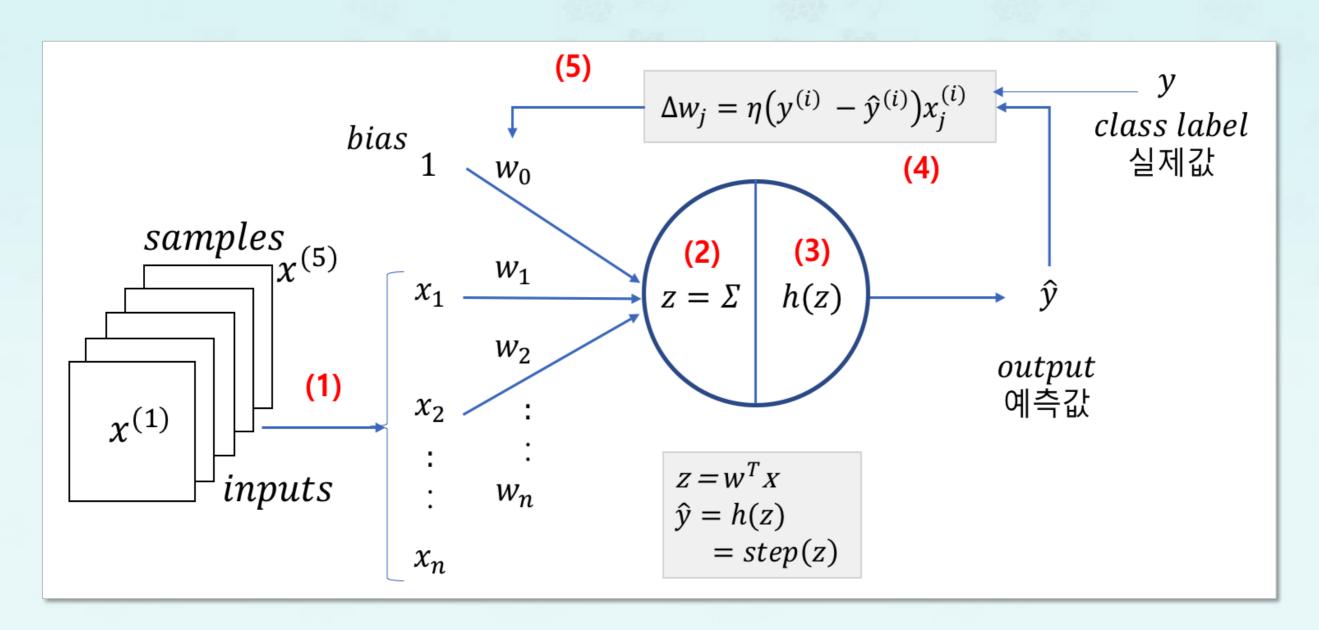
### 2. 가중치 계산: 식 테스트

- (1) 식의 테스트:
  - 양극성 계단함수(활성화함수)는-1 혹은 1 반환
- Case 1:  $\hat{y} = y$ 
  - $\Delta w_j = 0$
  - 가중치 변화없음
- Case 2:  $\hat{y} \neq y$ 
  - $\Delta w_j = \eta \left( 1^i (-1^i) \right) x_j^i = \eta(2) x_j^i$
  - $\Delta w_j = \eta (-1^i 1^i) x_j^i = \eta (-2) x_j^i$

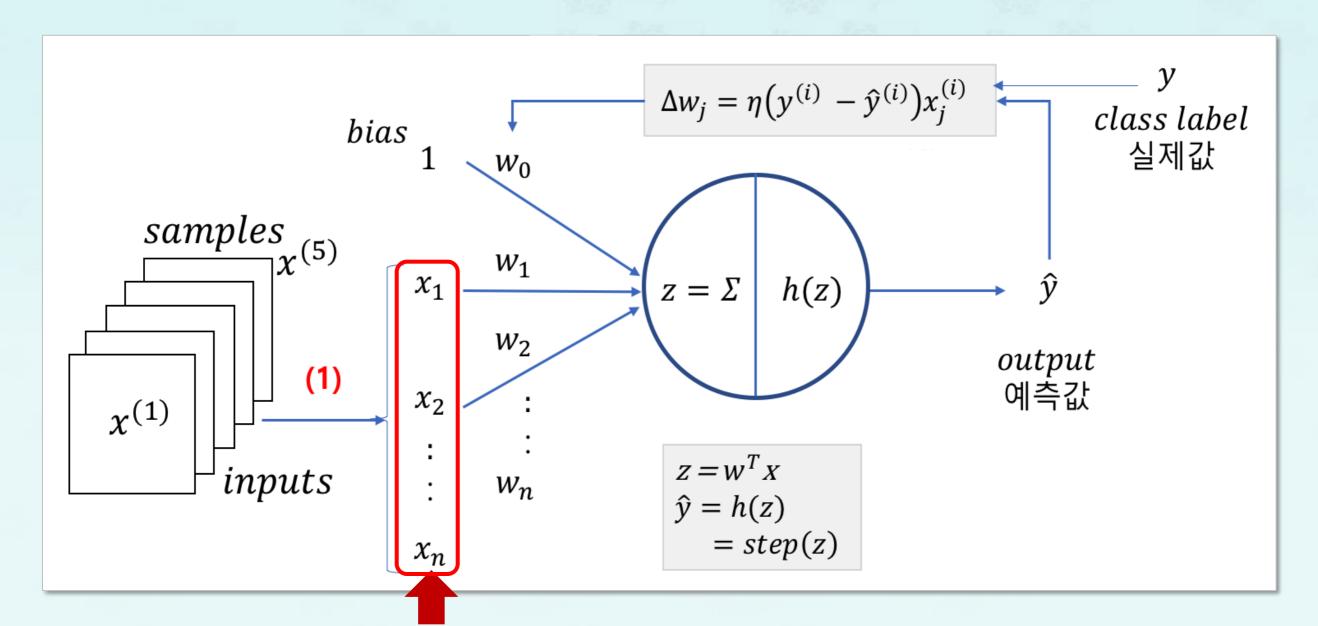
■ 가중치 조정값 계산법



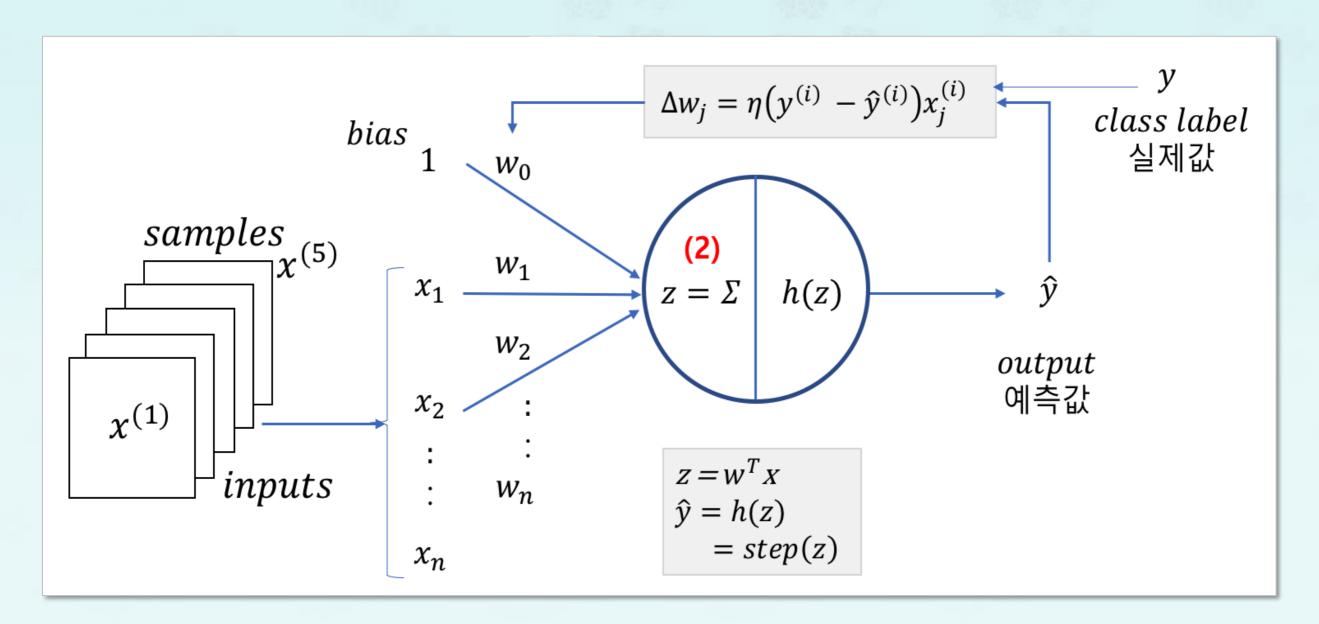
#### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 알고리즘 도식화



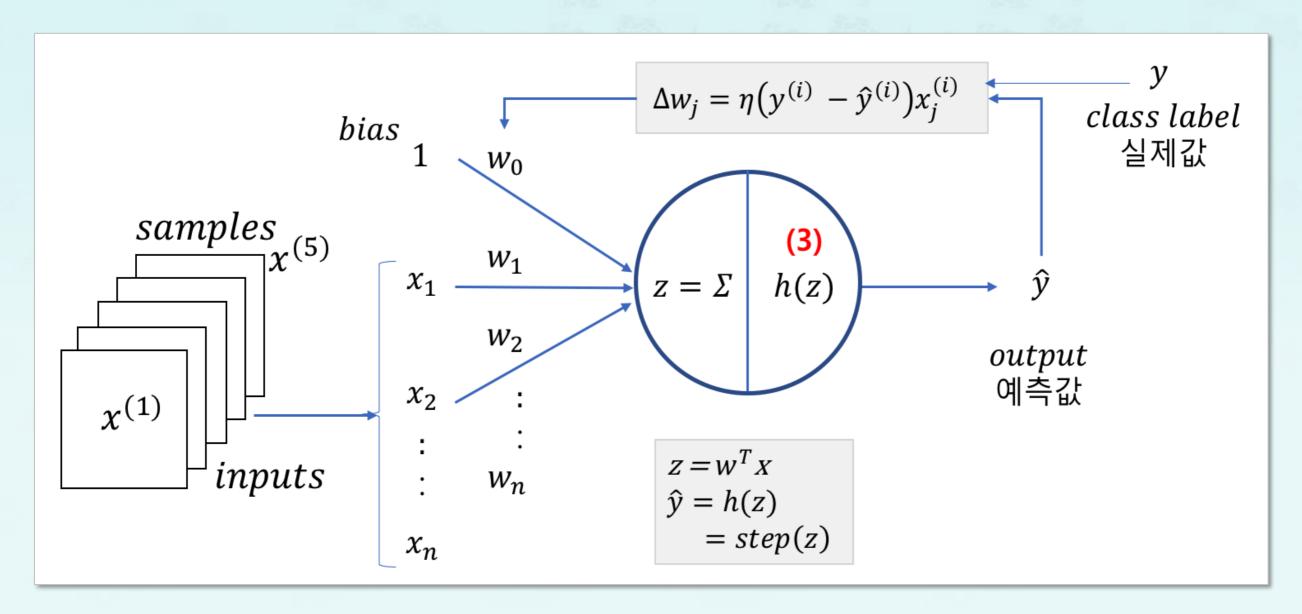
### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 입력단계



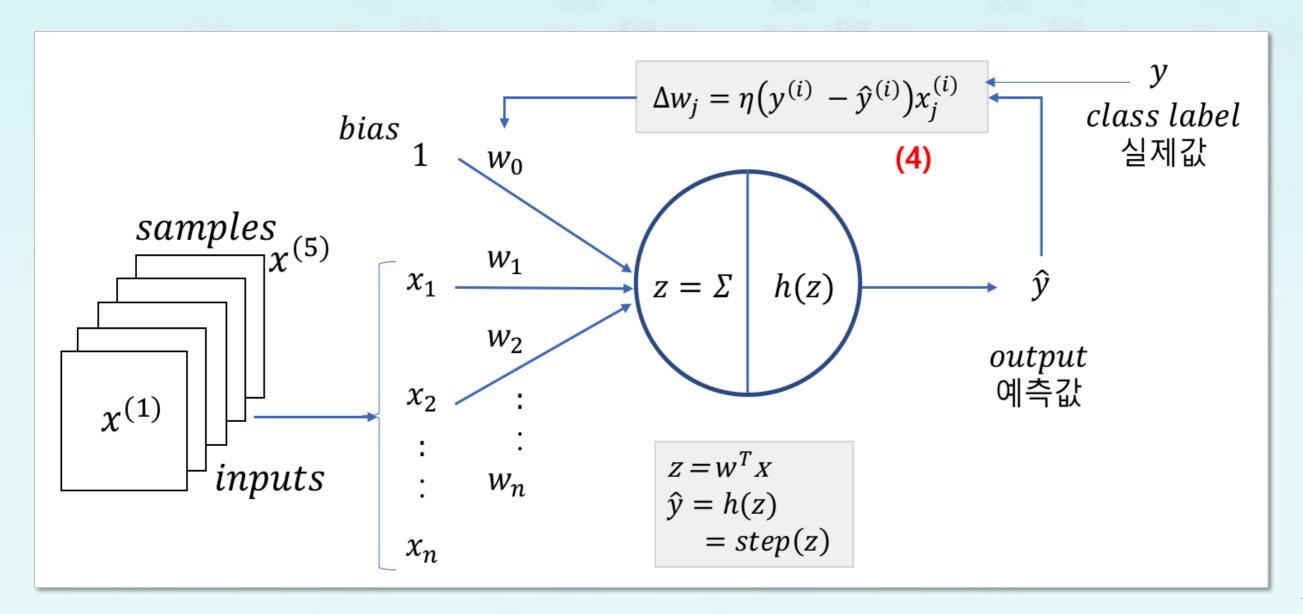
#### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 순입력 계산 단계



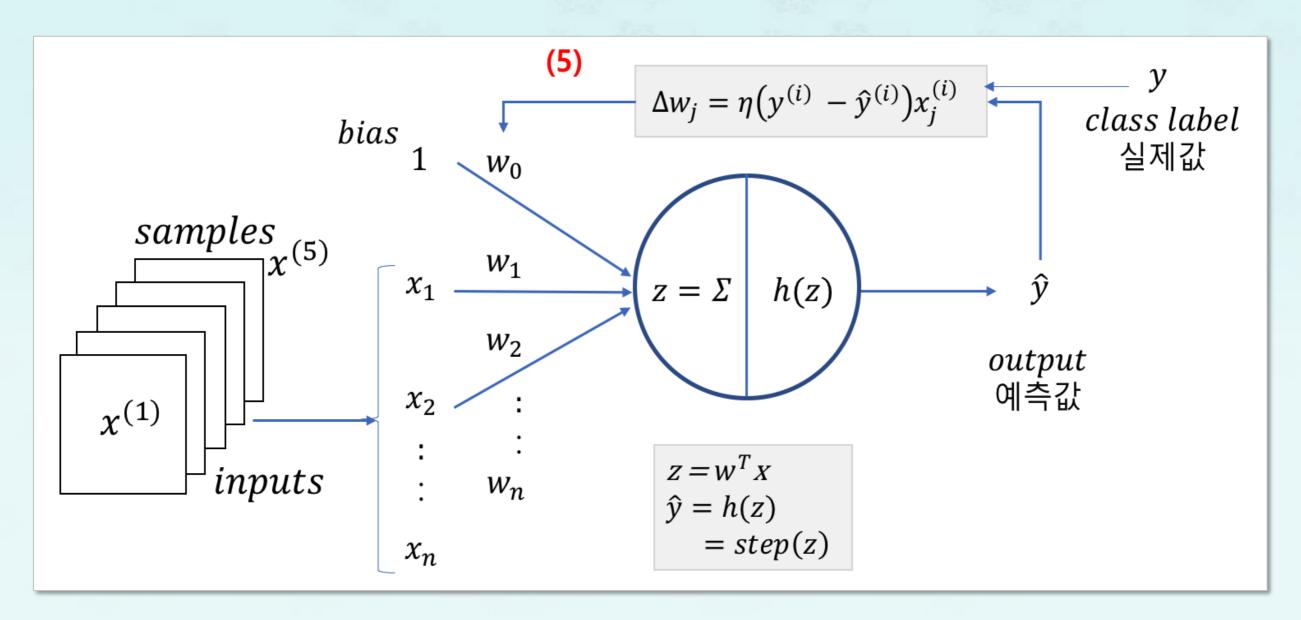
### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 출력단계



### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 비교단계



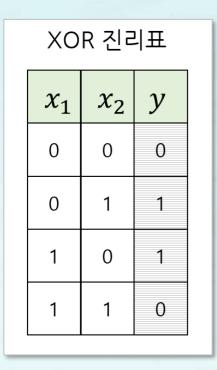
#### 3. 퍼셉트론 학습 전체 과정: 가중치 조정 단계

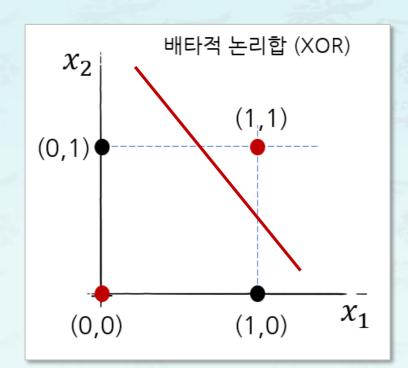


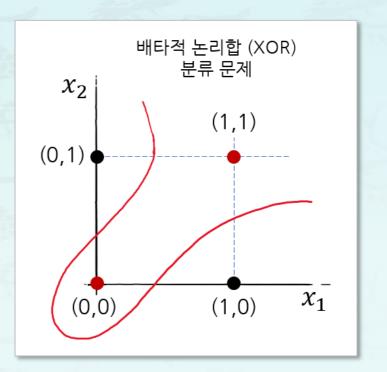
#### 4. 퍼셉트론 알고리즘의 한계: 논리 계산의 한계

- 1957: 로젠블랏트 퍼셉트론 발표
- 1958: 뉴욕 타임즈
- 1969: MIT 마빈 민스키
  - 퍼셉트론 한계: XOR 풀이 불가
  - 다층 퍼셉트론은 XOR 풀이 가능함, 그러나 학습방법은 찾지 못함.
- 1974: 하버드 대학원생, 펄 워브스
  - 다층 퍼셉트론을 학습시킬 수 있는 역전파 알고리즘 발표

### 4. 퍼셉트론 알고리즘의 한계: 논리 계산의 한계

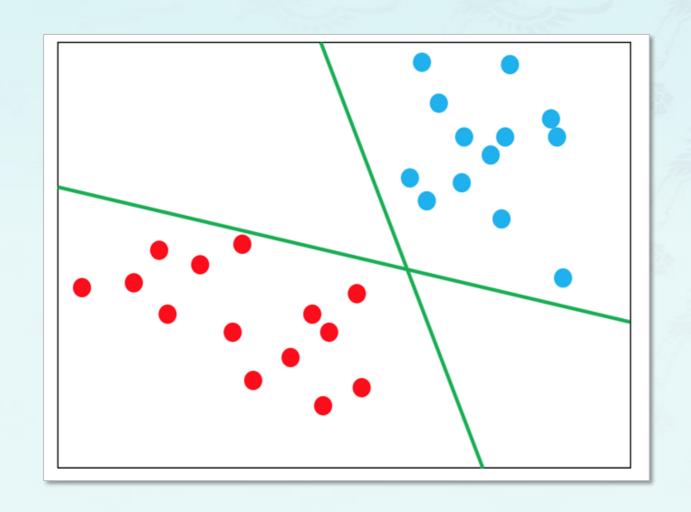


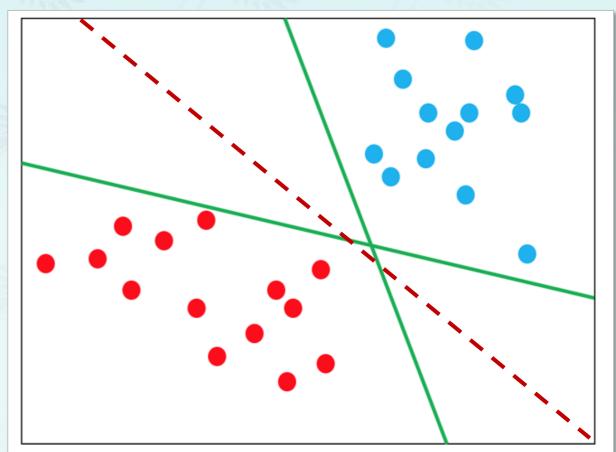




### 4. 퍼셉트론 알고리즘의 한계: 최적 분류의 한계

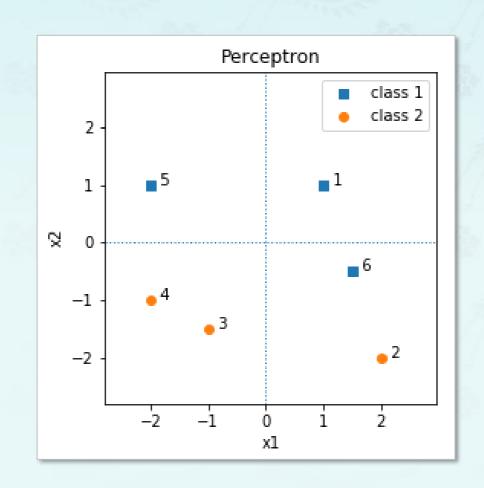
■ 직선으로 분류는 하지만, 최적의 직 선은 아님

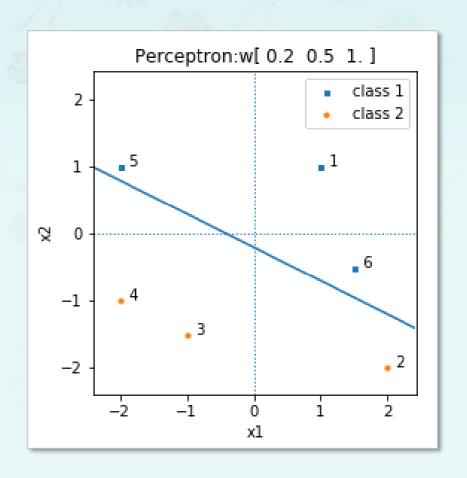




### 4. 퍼셉트론 예제: 학습자료

- 6개의 학습자료
- 클래스 레이블 y = [1, -1, -1, -1, 1, 1]





- Step 1: 가중치 w 계산하기
  - w의 초기 가중치:
    - $w^T = [0 \ 1 \ 0.5]$
  - 학습률  $\eta = 0.1$
  - 학습자료:

$$x^{(1)} = [1, 1]$$

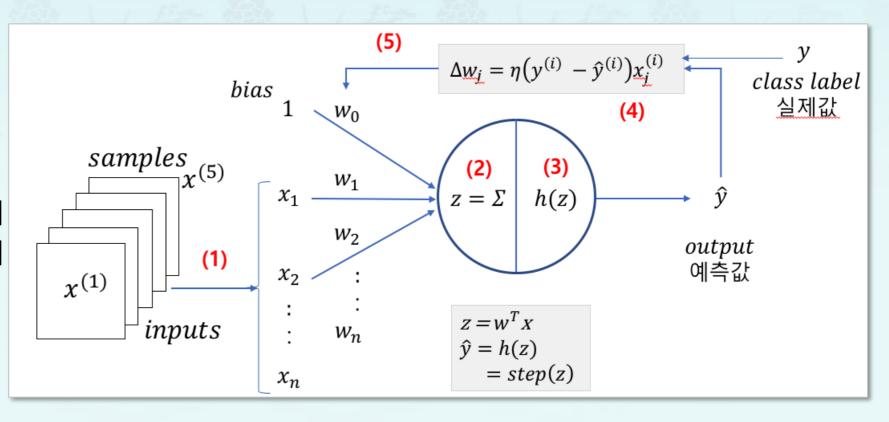
$$x^{(2)} = [2, -2]$$

$$x^{(3)} = [-1, -1.5]$$

$$x^{(4)} = [-2, -1.0]$$

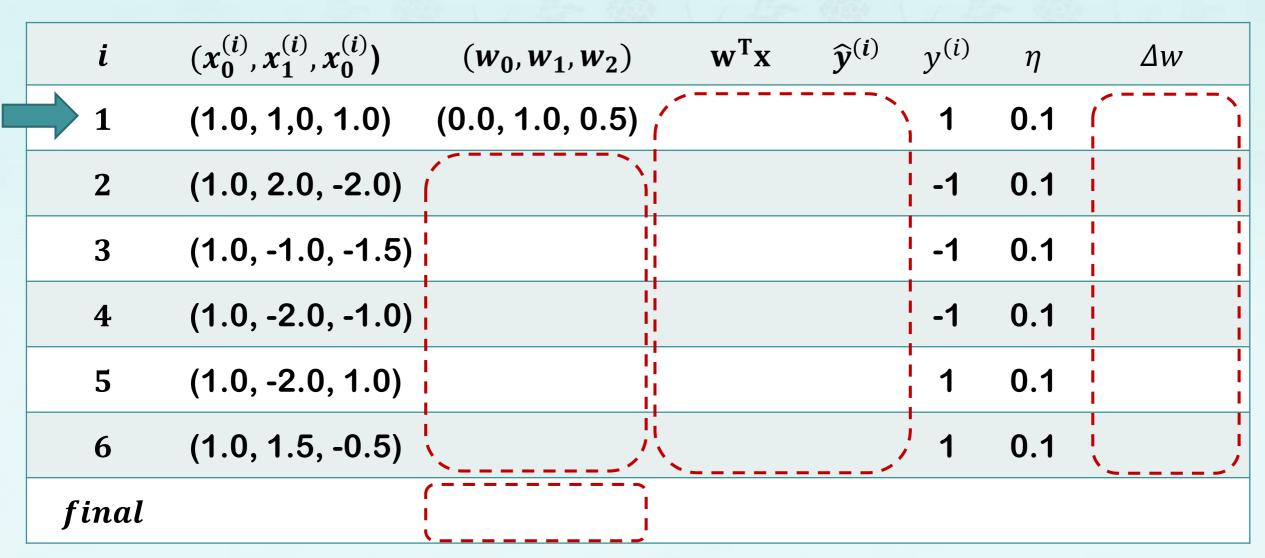
$$x^{(5)} = [1, -2.0, 1.0]$$

$$x^{(6)} = [1, 1.5, -0.5]$$



i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0,w_1,w_2)$	$\mathbf{w}^{\mathbf{T}}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)					
2	(1.0, 2.0, -2.0)						
3	(1.0, -1.0, -1.5	)					
4	(1.0, -2.0, -1.0	)					
5	(1.0, -2.0, 1.0)						
6	(1.0, 1.5, -0.5)						
final							

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)})$	$(x_0^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,	0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)			1	0.1	
2	(1.0, 2.	0, -2.0)				-1	0.1	
3	(1.0, -1	.0, -1.5)				-1	0.1	
4	(1.0, -2	.0, -1.0)				-1	0.1	
5	(1.0, -2	.0, 1.0)				1	0.1	
6	(1.0, 1.	5, -0.5)				1_	0.1	
final								



i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	<mark>1.5</mark>	<mark>1.0</mark>	1	0.1	0
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)			-1	0.1	
3	(1.0, -1.0, -1.5)				-1	0.1	
4	(1.0, -2.0, -1.0)				-1	0.1	
5	(1.0, -2.0, 1.0)				1	0.1	
6	(1.0, 1.5, -0.5)				1	0.1	
final							

		AT 1 / HART TO PERSON	The state of the s	75000			
i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0,w_1,w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	<mark>1.0</mark>	1.0	-1	0.1	
3	(1.0, -1.0, -1.5)				-1	0.1	
4	(1.0, -2.0, -1.0)				-1	0.1	
5	(1.0, -2.0, 1.0)				1	0.1	
6	(1.0, 1.5, -0.5)				1	0.1	
final							

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{\mathbf{y}}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$	
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0	
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.0	1.0	-1	0.1		
3	(1.0, -1.0, -1.5)			Δω. –	$n(v^{(i)})$	$-\hat{y}^{(i)})x_i^{(i)}$	)	
4	(1.0, -2.0, -1.0)					$(y^{-})x_{j}^{-}$ $(1-1)x_{i}^{(2)}$		
5	(1.0, -2.0, 1.0)				-0.2x	J		
6	(1.0, 1.5, -0.5)				J			
final								

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.0	1.0	-1	0.1	
3	(1.0, -1.0, -1.5)			Λω. –	$n(v^{(i)})$	$-\hat{y}^{(i)})x_i^{(i)}$	)
4	(1.0, -2.0, -1.0)					$\frac{-y}{1-1}x_i^{(2)}$	
5	(1.0, -2.0, 1.0)			=	-0.2x	(2)	
6	(1.0, 1.5, -0.5)				J	`	
final							

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{\mathbf{y}}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$	
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0	
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.0	1.0	-1	0.1		
3	(1.0, -1.0, -1.5)		Γ	Λω. –	$n(\mathbf{v}^{(i)})$	$-\hat{y}^{(i)})x_i^{(i)}$	)	
4	(1.0, -2.0, -1.0)					$-y^{-j}x_{j}^{2}$ $(1-1)x_{i}^{2}$		
5	(1.0, -2.0, 1.0)				-0.2x	J		
6	(1.0, 1.5, -0.5)				1			
final								

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)		1.5		1	0.1	0
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.3)	1.5	1.0	•	0.1	<u> </u>
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.0	1.0	-1	0.1	
3	(1.0, -1.0, -1.5)			Λω. –	$n(v^{(i)})$	$-\hat{y}^{(i)})x_i^{(i)}$	
4	(1.0, -2.0, -1.0)					$y^{-j}x_{j}^{2}$ $(1-1)x_{i}^{2}$	
5	(1.0, -2.0, 1.0)				-0.2x	,	
6	(1.0, 1.5, -0.5)						
final							

i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0,w_1,w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$	
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0	
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	<mark>1.0</mark>	<mark>1.0</mark>	-1	0.1	(2,4,	.4)
3	(1.0, -1.0, -1.5)			$\Delta w_j =$	$n(v^{(i)})$	$-\hat{\mathbf{v}}^{(i)}$	$c^{(i)}$	
4	(1.0, -2.0, -1.0)				0.1(-1)		J	
5	(1.0, -2.0, 1.0)				-0.2x		J	
6	(1.0, 1.5, -0.5)			$\Delta w =$	-0.2(1	1.0, 2.0	(0, -2.0)	
final				; <u>=</u> _	(-0.2,	-0.4,	0.4)	

		(a)	A Second	100000000000000000000000000000000000000				
i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0,w_1,w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$	
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0	
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	<mark>1.0</mark>	<mark>1.0</mark>	-1	0.1	△ <i>VV</i> (2,4,	<mark>.4</mark> )
3	(1.0, -1.0, -1.5)	(-2.0, 0.6, 0.9)	Γ	Δ	(i)	$\uparrow(i)$	_(i)	
4	(1.0, -2.0, -1.0)	$W + \Delta W$		$\Delta w_j =$	$\eta(y) = 0.1(-1)$		J	
5	(1.0, -2.0, 1.0)	77   277			-0.2x		^j	
6	(1.0, 1.5, -0.5)				J		(0, -2.0)	
final				=	(-0.2,	-0.4,	0.4)	

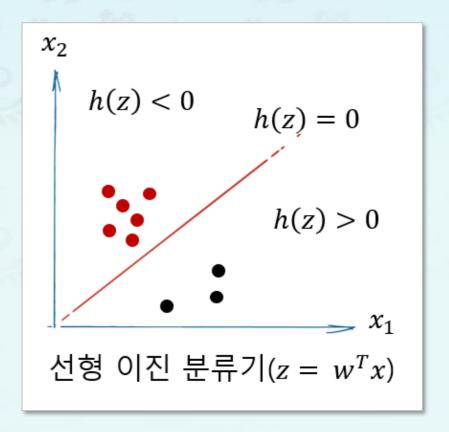
i	$(x_0^{(i)}, x_1^{(i)}, x_0^{(i)})$	$(w_0, w_1, w_2)$	$\mathbf{w}^{T}\mathbf{x}$	$\widehat{y}^{(i)}$	$y^{(i)}$	η	$\Delta w$
1	(1.0, 1,0, 1.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.5	1.0	1	0.1	0
2	(1.0, 2.0, -2.0)	(0.0, 1.0, 0.5)	1.0	1.0	-1	0.1	(2,4, .4)
3	(1.0, -1.0, -1.5)	(-2.0, 0.6, 0.9)	-2.15	-1	-1	0.1	0
4	(1.0, -2.0, -1.0)	(-0.2, 0.6, 0.9)	-2.3	-1	-1	0.1	0
5	(1.0, -2.0, 1.0)	(0.0, 0.2, 1.1)	-0.25	-1	1	0.1	(.2,4, .2)
6	(1.0, 1.5, -0.5)	(0.0, 0.2, 1.1)	-0.25	-1	1	0.1	(.2, .3,1)
final	-	(0.2, 0.5, 1.0)		-	-	-	

#### 4. 퍼셉트론 예제: 판별식

- Step 1: 가중치 구하기
  - w = [0.2, 0.5, 1.0]
- Step 2: 판별식 구하기
  - $h(z) = 0 \stackrel{\triangle}{=}, h(w^Tx) = 0$

$$\begin{bmatrix} w_0 & w_1 & w_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = 0$$

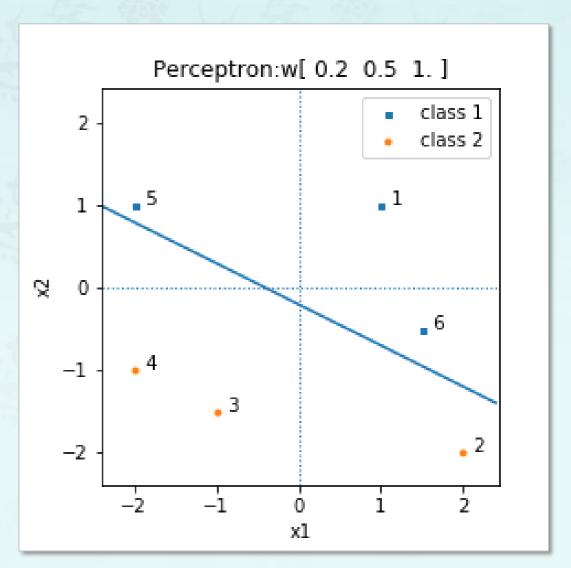
$$\begin{bmatrix} w_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 = 0 \\ 0.2 + 0.5x_1 + 1.0x_2 = 0 \end{bmatrix}$$



#### 4. 퍼셉트론 예제: 시각화

- Step 1: 가중치 구하기
  - w = [0.2, 0.5, 1.0]
- Step 2: 판별식 구하기
  - $x_2 = -.5x_1 0.2$
- Step 3: 판별식 시각화
  - plot\_xyw()

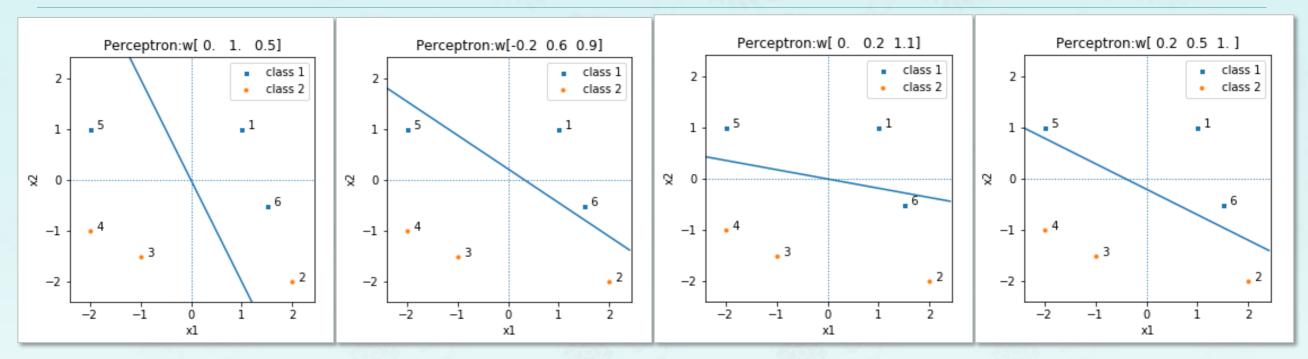
#### plot\_xyw()



### 4. 퍼셉트론 예제: 시각화 코드

```
import matplotlib.pyplot as plt
 2 | import numpy as np
  %matplotlib inline
 4 %run code/plot xyw.py
 5
   x = np.array([[1.0, 1.0], [2.0, -2.0], [-1.0, -1.5],
                  [-2.0, -1.0], [-2.0, 1.0], [1.5, -0.5]]
   X = np.c_[np.ones(len(x)), x]
   y = np.array([1, -1, -1, -1, 1, 1])
10 \mid w = np.array([0.2, 0.5, 1.0])
   plot_xyw(X, y, w, X0=True, annotate=True)
```

### 4. 퍼셉트론 예제: 판별식의 수렴 과정



w[0.0 1.0 0.5]

w[0.2 0.6 0.9]

w[0.0 0.2 1.1]

w[0.2 0.5 1.0]

### 퍼셉트론

- 학습 정리
  - 퍼셉트론 알고리즘
  - 퍼셉트론 가중치 계산
  - 퍼섭트론 학습 전체 과정
  - 퍼셉트론 알고리즘의 한계
  - 퍼셉트론 예제