

c:\W>git clone <https://github.com/yungbyun/clecturenote.git>

AI and Deep Learning

뉴런과 학습

Jeju National University

Yung-Cheol Byun

인간의 고차원 기능은
단순한 뉴런의
수많은 연결로 가능

하지만,
연결만 되었다고 가능?

학습 (Learning)

학습이란 무엇인가?

Agenda

- Artificial Intelligence
- Brain and Neurons
- Learning
- Regression
- Deep Neural Networks
- CNN
- RNN
- Unsupervised Learning
- Reinforcement Learning
- AI Applications

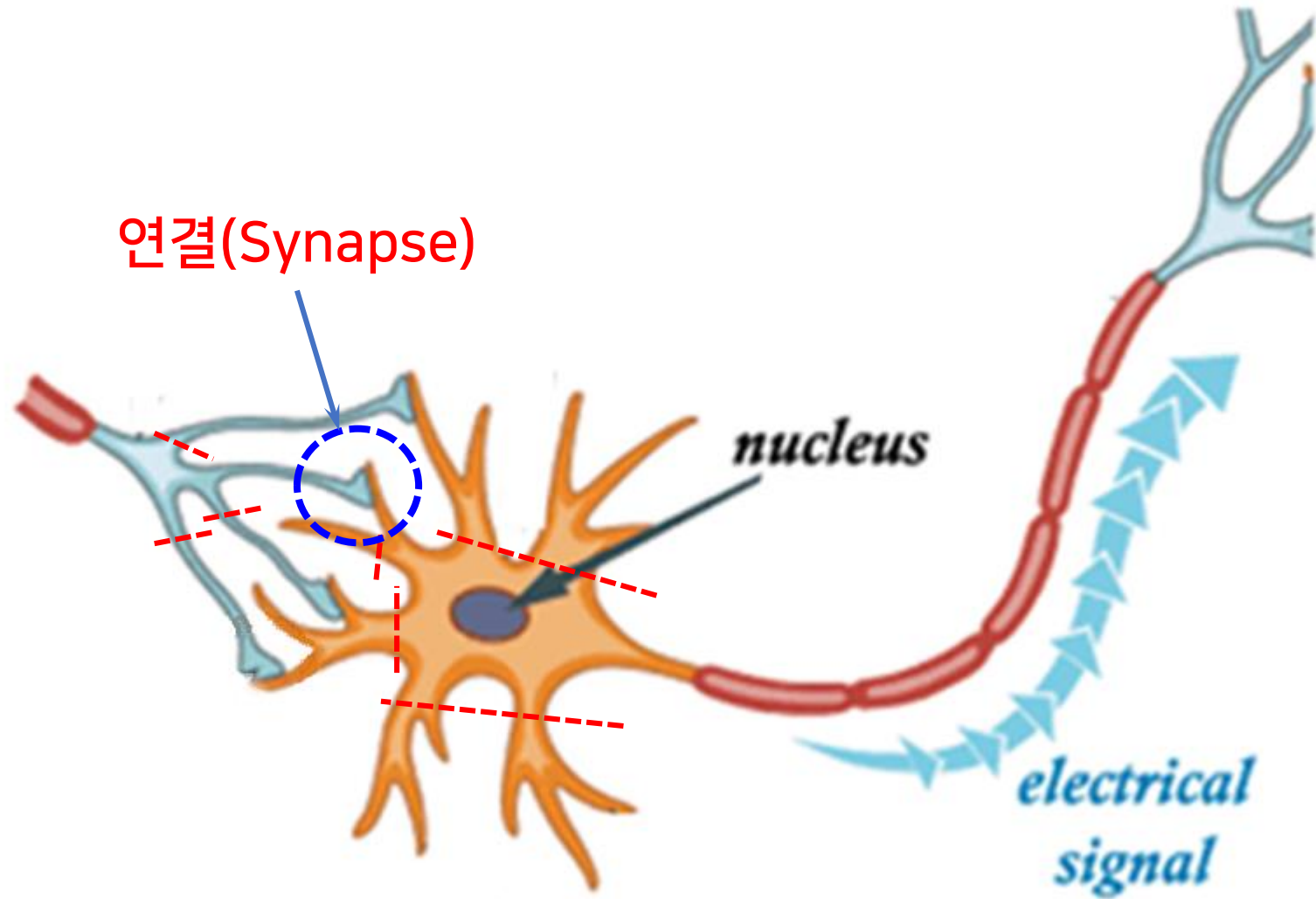
Supervised
Learning



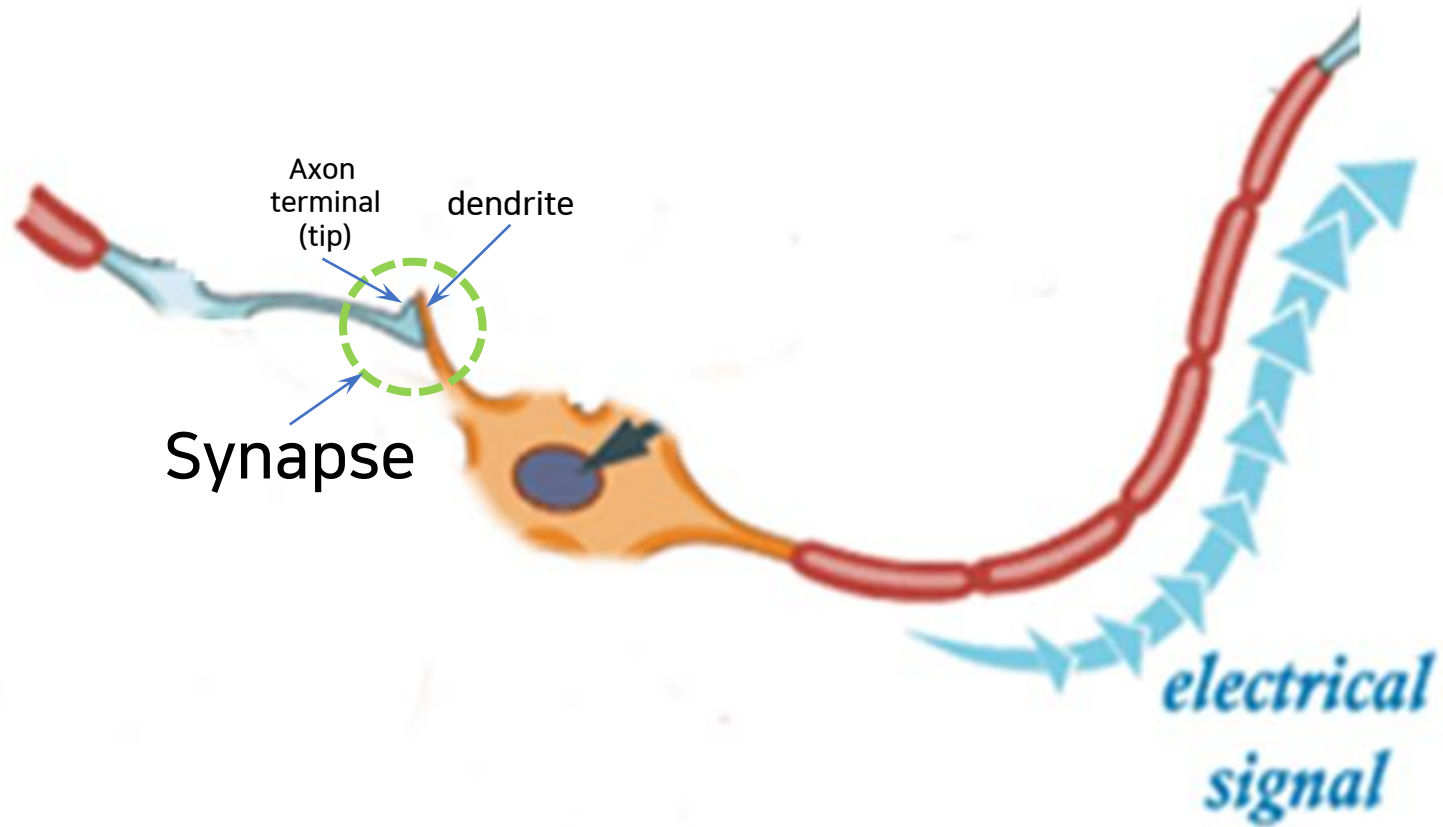
엄청난 수의 뉴런들,
그 뉴런들의 수많은 **연결**

신기하게도,
아기는 무엇인가를 경험할 때마다
뉴런 사이의 연결이
'자동으로' 조정된다.
이것이 학습

두 뉴런의 연결

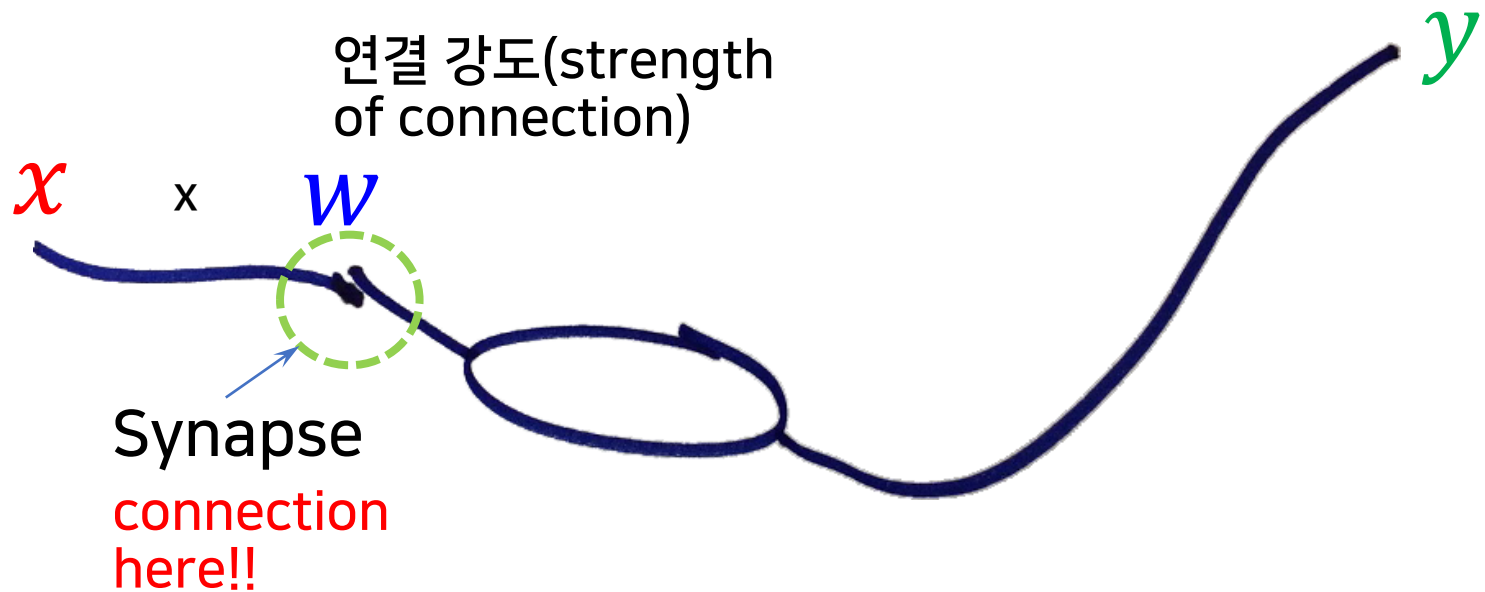


1개 입력을 갖는 뉴런



뉴런의 동작

w : 0, 7, -5 등 임의의 값



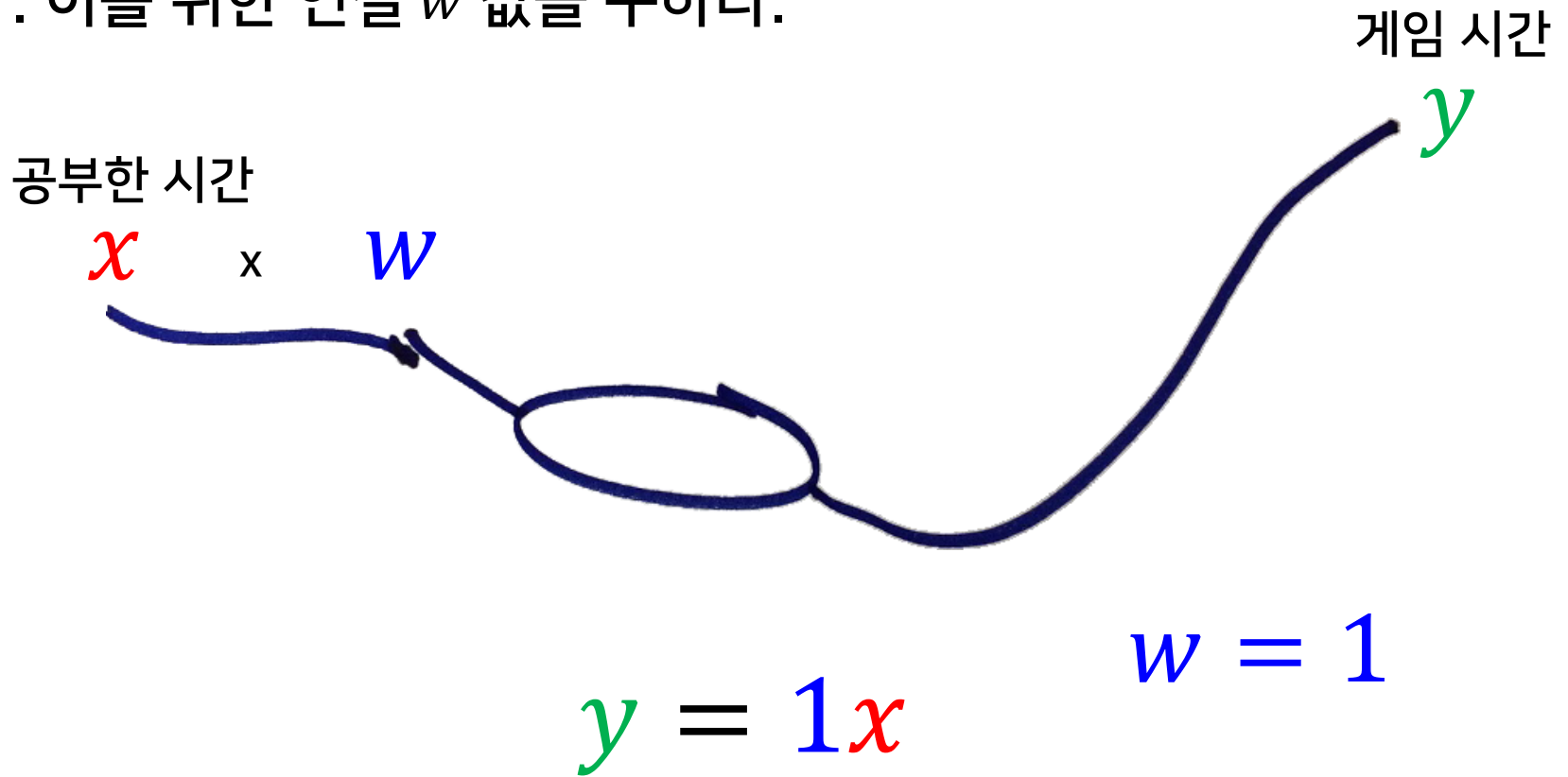
$$y = wx$$

뉴런의 동작은 매우 단순
입력(x) * 가중치(w)

$$y = wx$$

뉴런의 응용

- . 1시간(x) 공부하면 1시간(y) 게임하게 해 줄게
- . How much you get if study 4 hours? (prediction)
- . 이를 위한 연결 w 값을 구하라.



학습이란?

연결 값 w 를 조정하는 것

{강하게, 혹은 약하게}

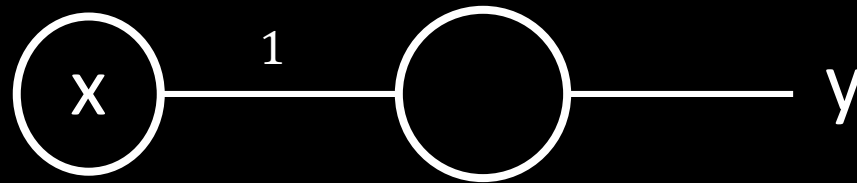
(Q) Draw a neuron

Representing the following equation:

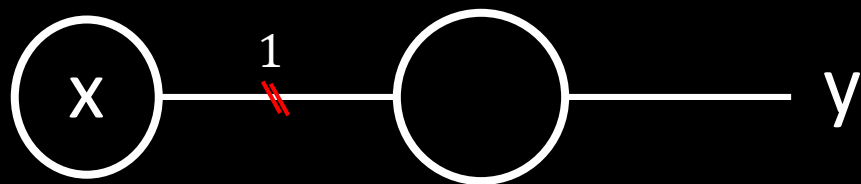
$$y = 1x$$



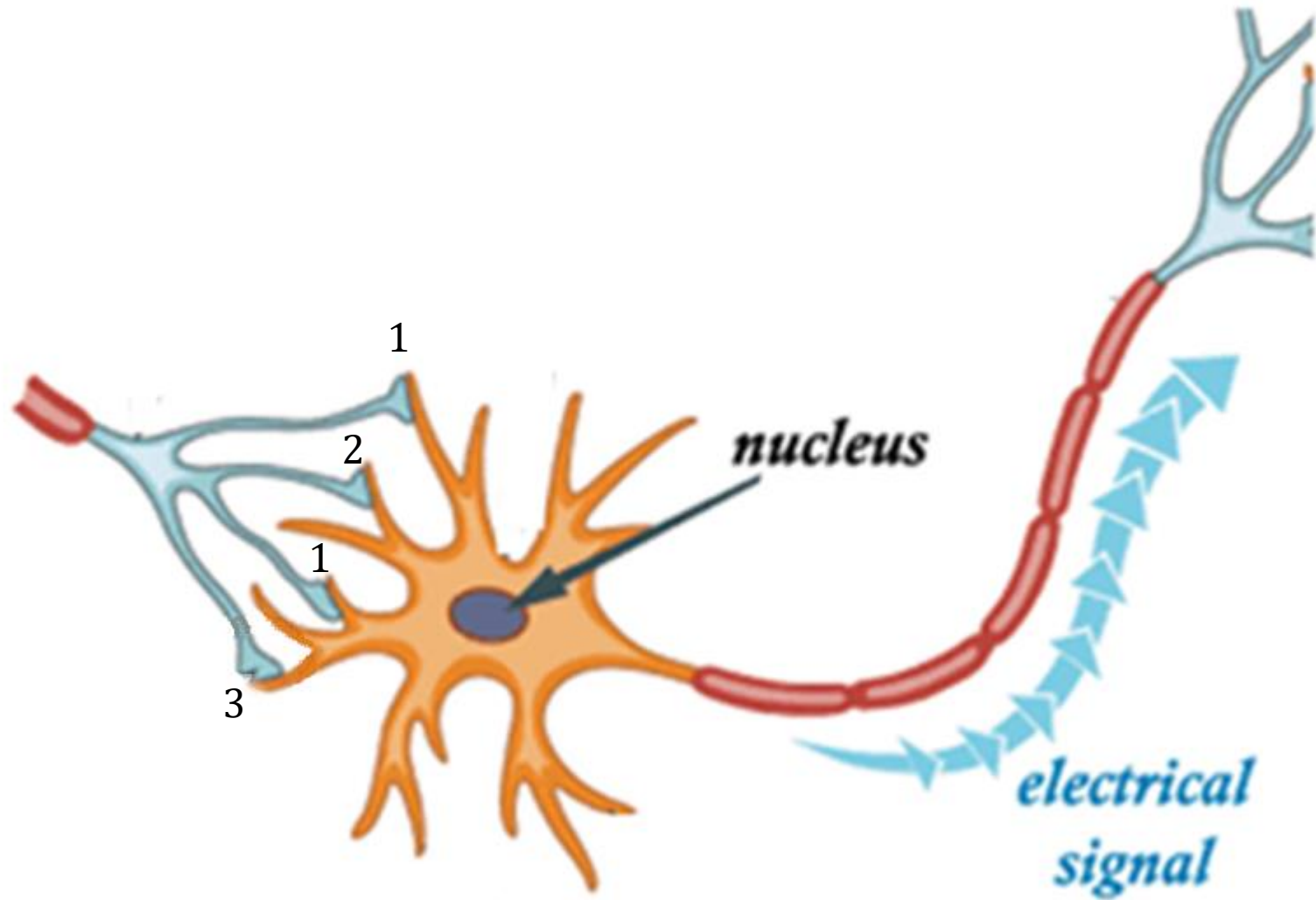
연결(시냅스)은 어디에 있을까?

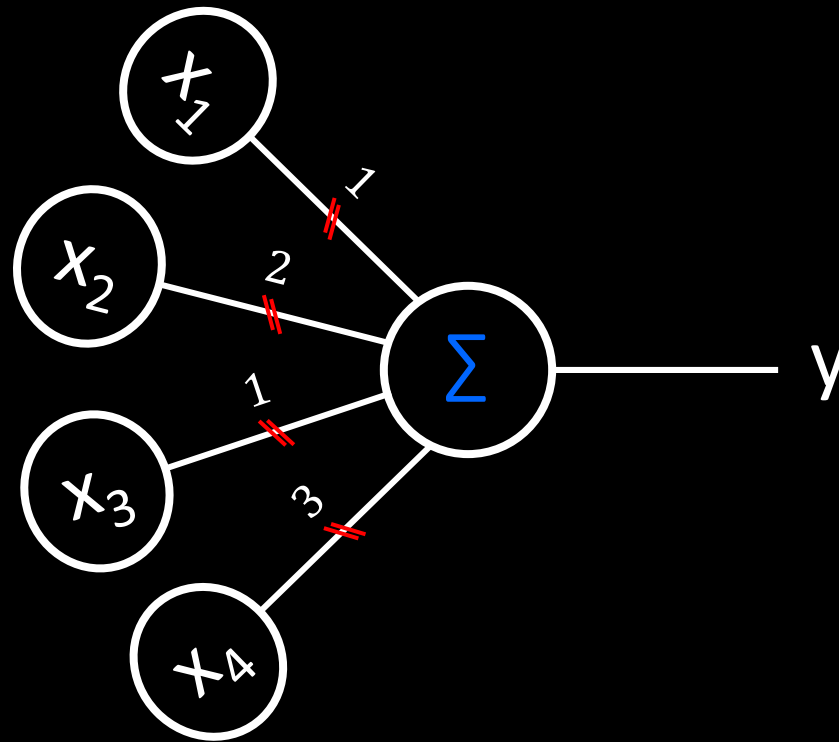


연결(시냅스)은 어디에 있을까?



여러 입력을 갖는 뉴런



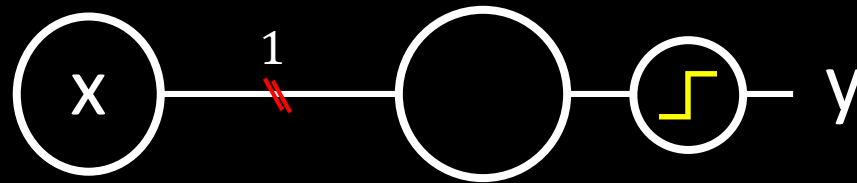


입력에 가중치를 곱하여
모두 더해서 (weighted sum) 출력
(x 가 각각 1,1,1,1이면 출력 값은?)

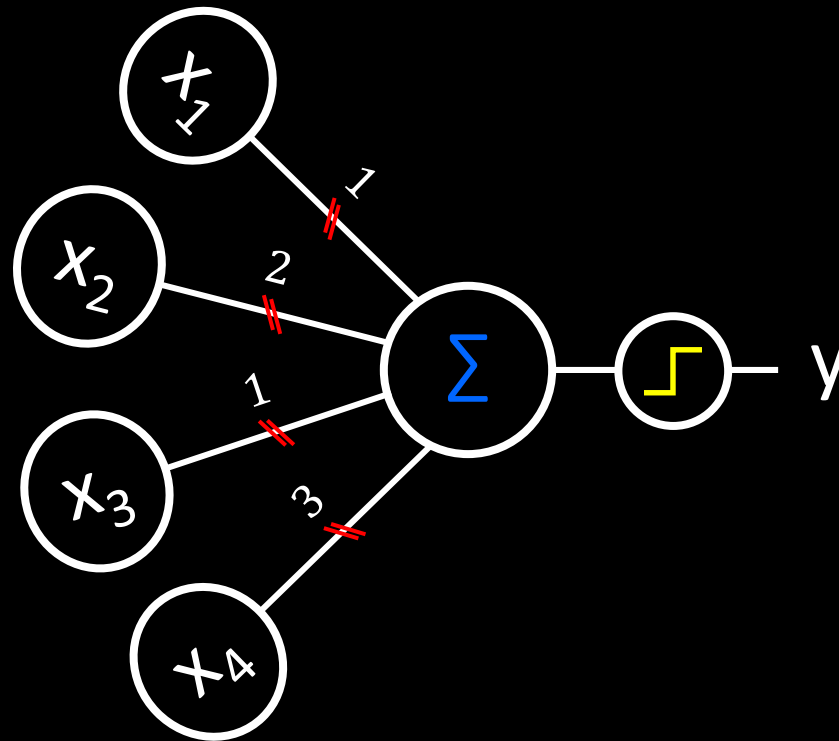
입력의 수만큼 연결이 존재
(Synapses, Weights)

사실은..

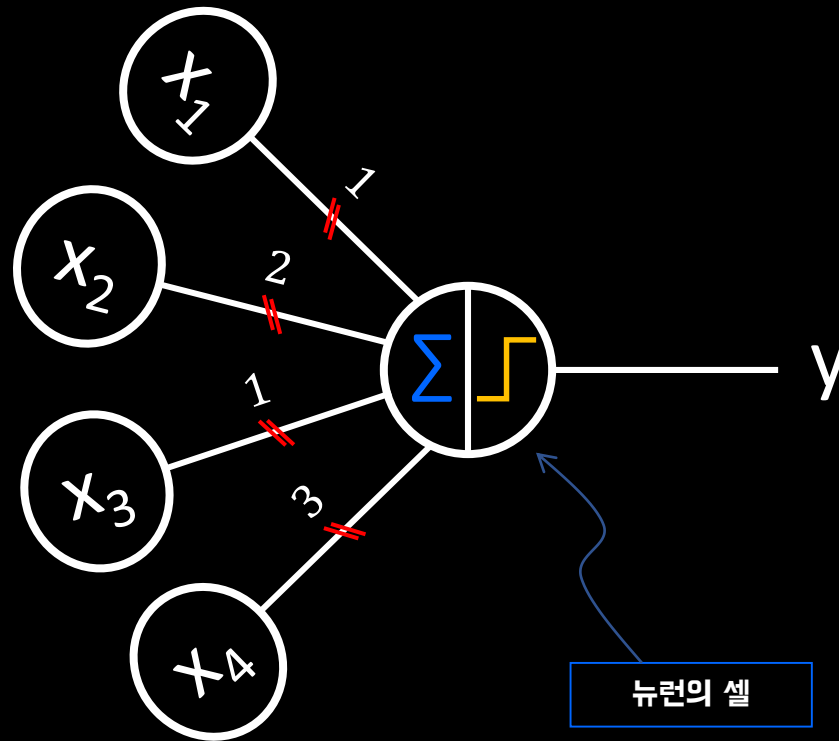
- 뉴런은 모두 더해서(weighted sum)
일정한 값 이상일 때만 시그널 ON
- 그렇지 않으면 시그널 OFF



특정 값(T) 이상이면 ON(1),
아니면 OFF(0)



모두 더해서 특정 값(T) 이상이면 ON(1),
아니면 OFF(0)



모두 더해서 특정 값(T) 이상이면 ON(1),
아니면 OFF(0)

다음 뉴런을 그려보자.

$$(1) y = 1x$$

$$(2) y = x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4$$

$$(3) y = \begin{cases} 0 & \text{if } x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4 > T \\ 1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

학습이란 무엇이다?

어떻게 **자동으로** 학습할 수
있을까?

요약

- 뉴런의 연결 부분, 시냅스
- 학습은 연결을 조정하는 것
- 파라미터(W) 튜닝
- 뉴런의 동작
- 뉴런 그리기

Learning occurs...

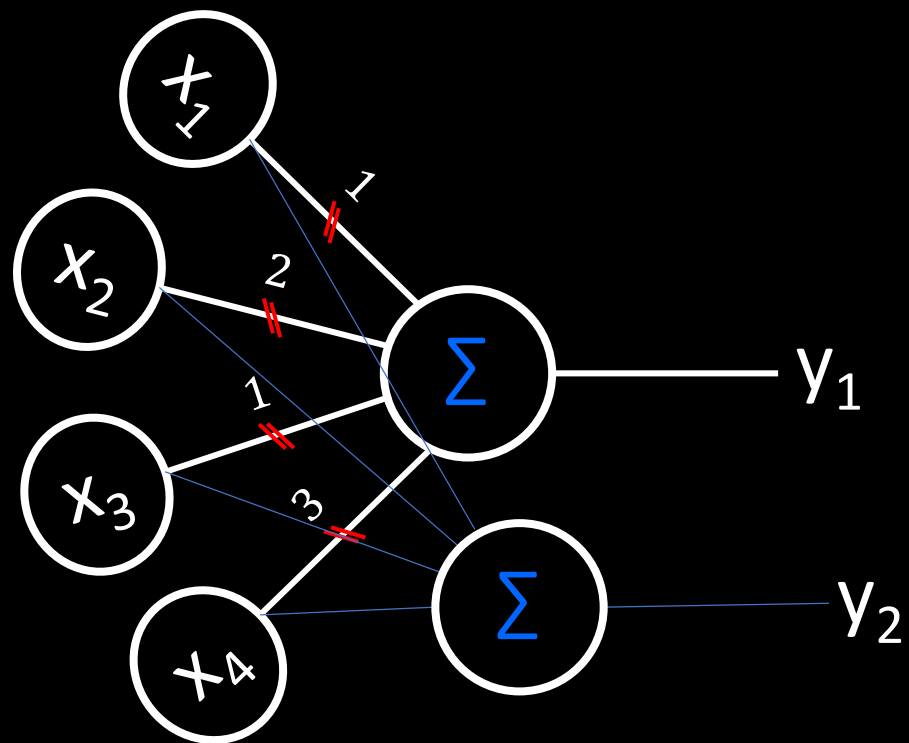
- while experiencing something
- the strength of connection between neurons is properly changed

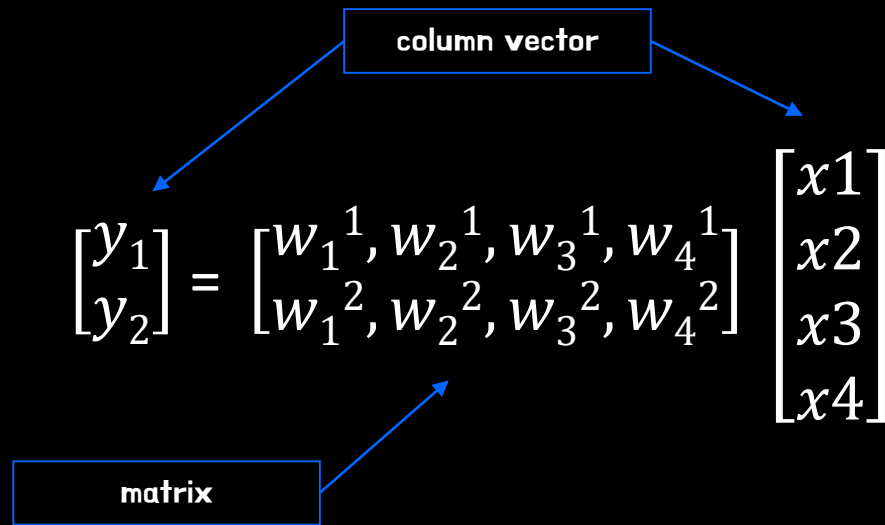
학습 = 연결 값을 조정하는 것
{강하게, 약하게}

$$y = w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 + w_4x_4$$

$$y = [w_1, w_2, w_3, w_4] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{y} = \mathbf{w}\mathbf{x}$$




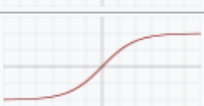

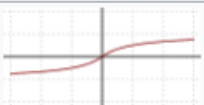









$$y = Wx$$

7 inputs
5 neurons



Name	Plot	Equation	Derivative (with respect to x)
Identity		$f(x) = x$	$f'(x) = 1$
Binary step		$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$	$f'(x) = \begin{cases} 0 & \text{for } x \neq 0 \\ ? & \text{for } x = 0 \end{cases}$
Logistic (a.k.a. Soft step)		$f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$	$f'(x) = f(x)(1 - f(x))$
TanH		$f(x) = \tanh(x) = \frac{2}{1 + e^{-2x}} - 1$	$f'(x) = 1 - f(x)^2$
ArcTan		$f(x) = \tan^{-1}(x)$	$f'(x) = \frac{1}{x^2 + 1}$
Softsign ^{[7][8]}		$f(x) = \frac{x}{1 + x }$	$f'(x) = \frac{1}{(1 + x)^2}$
Rectified linear unit (ReLU) ^[9]		$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$	$f'(x) = \begin{cases} 0 & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$
Leaky rectified linear unit (Leaky ReLU) ^[10]		$f(x) = \begin{cases} 0.01x & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$	$f'(x) = \begin{cases} 0.01 & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$
Parameteric rectified linear unit (PReLU) ^[11]		$f(\alpha, x) = \begin{cases} \alpha x & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$	$f'(\alpha, x) = \begin{cases} \alpha & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$
Randomized leaky rectified linear unit (RReLU) ^[12]		$f(\alpha, x) = \begin{cases} \alpha x & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$ ^[1]	$f'(\alpha, x) = \begin{cases} \alpha & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$
Exponential linear unit (ELU) ^[13]		$f(\alpha, x) = \begin{cases} \alpha(e^x - 1) & \text{for } x < 0 \\ x & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$	$f'(\alpha, x) = \begin{cases} f(\alpha, x) + \alpha & \text{for } x < 0 \\ 1 & \text{for } x \geq 0 \end{cases}$