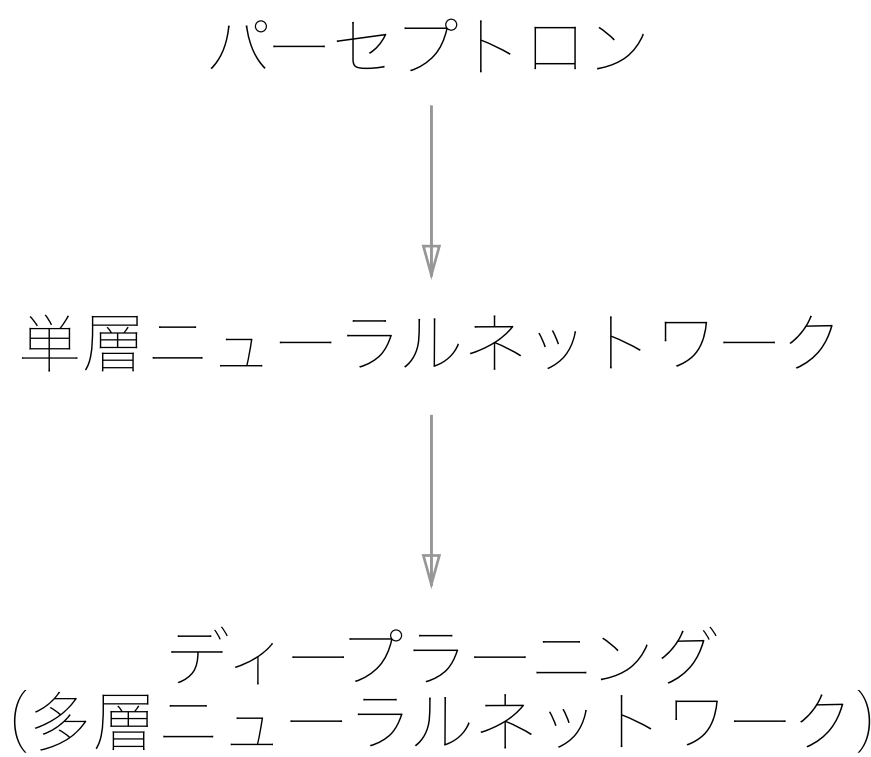


ディープラーニングをいきなり勉強するのは難しい

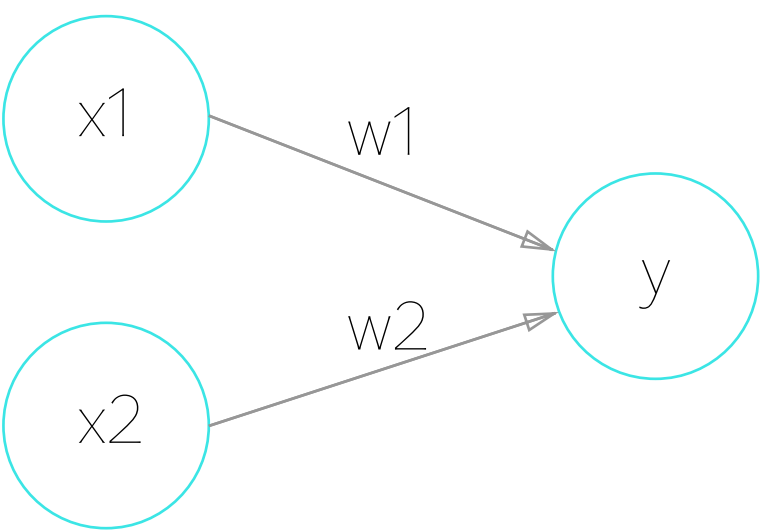
学習の順序



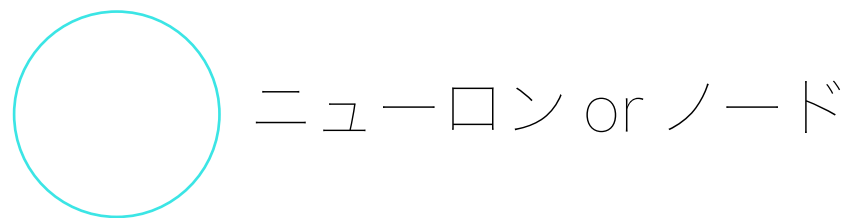
パーセプトロン

複数の信号を入力し、一つの信号を出力する

信号は流れる (=1) か流れない (=0) の2値



x1,x2は入力信号、w1,w2は重み、yは出力信号



ニューロン or ノード

入力信号はニューロンに送られる際、重みを乗算 (w1x1, w2x2)

この総和がある閾値 (θ) を超えたときののみyは1を出力する = ニューロンが発火する

$$y = \begin{cases} 0 & (w_1x_1 + w_2x_2 \leq \theta) \\ 1 & (w_1x_1 + w_2x_2 > \theta) \end{cases}$$

重みは各信号の重要性を表している

パーセプトロンで単純な論理回路を作ってみる

ANDゲート

x1	x2	y
0	0	0
1	0	0
0	1	0
1	1	1

上記の表を満たすようなw1, w2, thetaを見つける
そのようなパラメータは無数にある
例えば(w1, w2, theta)=(0.2, 0.2, 0.3)でも満たせる

$$\begin{aligned} 0 * 0.2 + 0 * 0.2 &= 0 &<= 0.3, &y = 0 \\ 1 * 0.2 + 0 * 0.2 &= 0.2 <= 0.3, &y = 0 \\ 0 * 0.2 + 1 * 0.2 &= 0.2 <= 0.3, &y = 0 \\ 1 * 0.2 + 1 * 0.2 &= 0.4 > 0.3, &y = 1 \end{aligned}$$

同様にNAND, ORも作れる

上記のANDゲートをPythonで実装

```
def AND (x1, x2):  
    w1, w2, theta = 0.2, 0.2, 0.3  
    if x1 * w1 + x2 * w2 <= theta:  
        return 0  
    else  
        return 1
```

バイアスの導入

theta = -bとする

$$y = \begin{cases} 0 & (b + w_1x_1 + w_2x_2 \leq 0) \\ 1 & (b + w_1x_1 + w_2x_2 > 0) \end{cases}$$

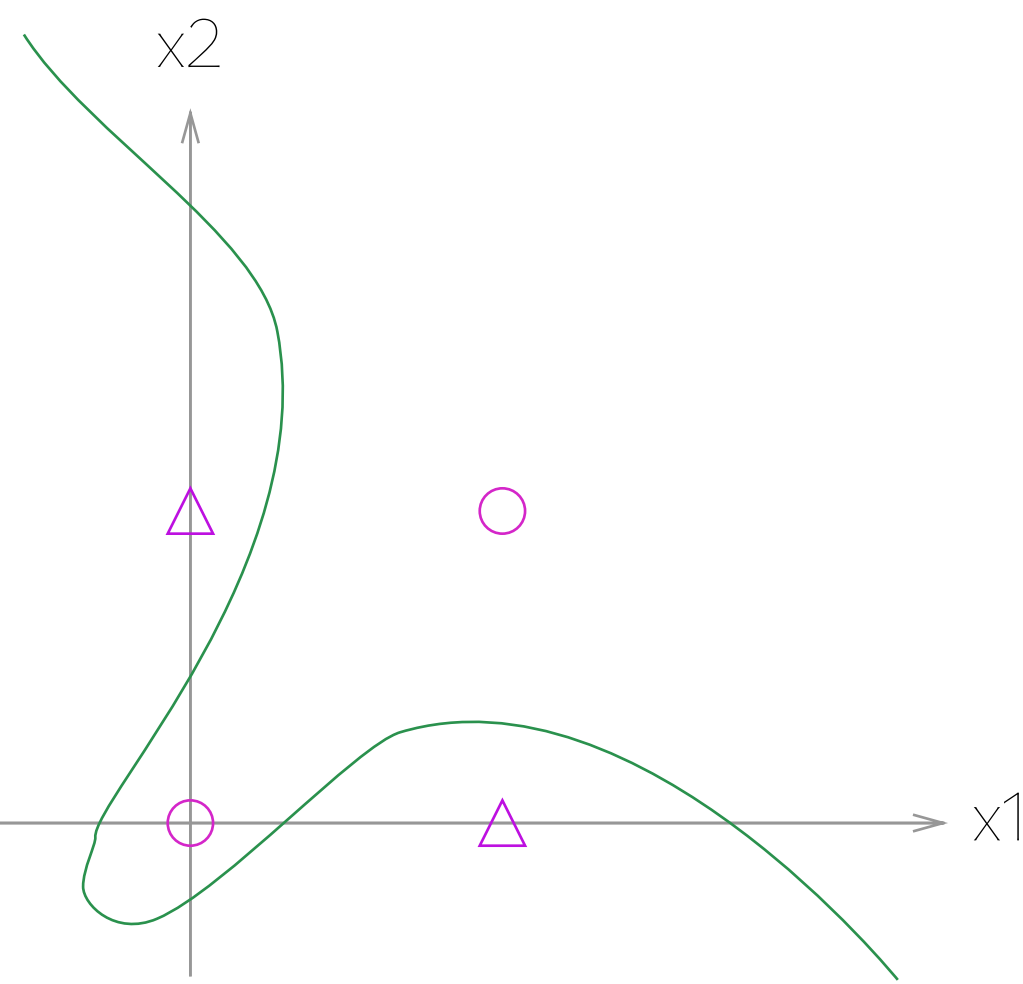
bをバイアスと呼ぶ
バイアスは発火のしやすさを表す
(bが小さいほど発火しにくい)

パーセプトロンの限界

XORゲート

x1	x2	y
0	0	0
1	0	1
0	1	1
1	1	0

どうやってもXORゲートを満たすw1, w2, bを見つけることはできない

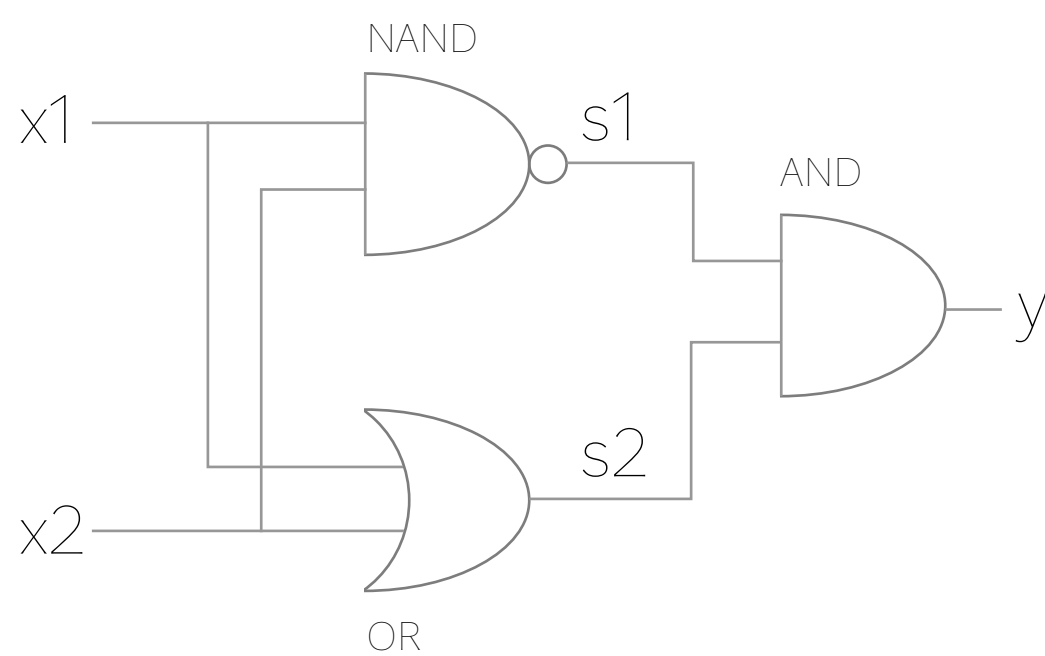


上の図の○と△を分けるには非線形に領域を分割する必要があるが、パーセプトロンは線形に分けることしかできない。

多層パーセプトロン

パーセプトロンでは領域の非線形な分割はできないが、パーセプトロンの層を重ねることによって実現できる。

XORゲート



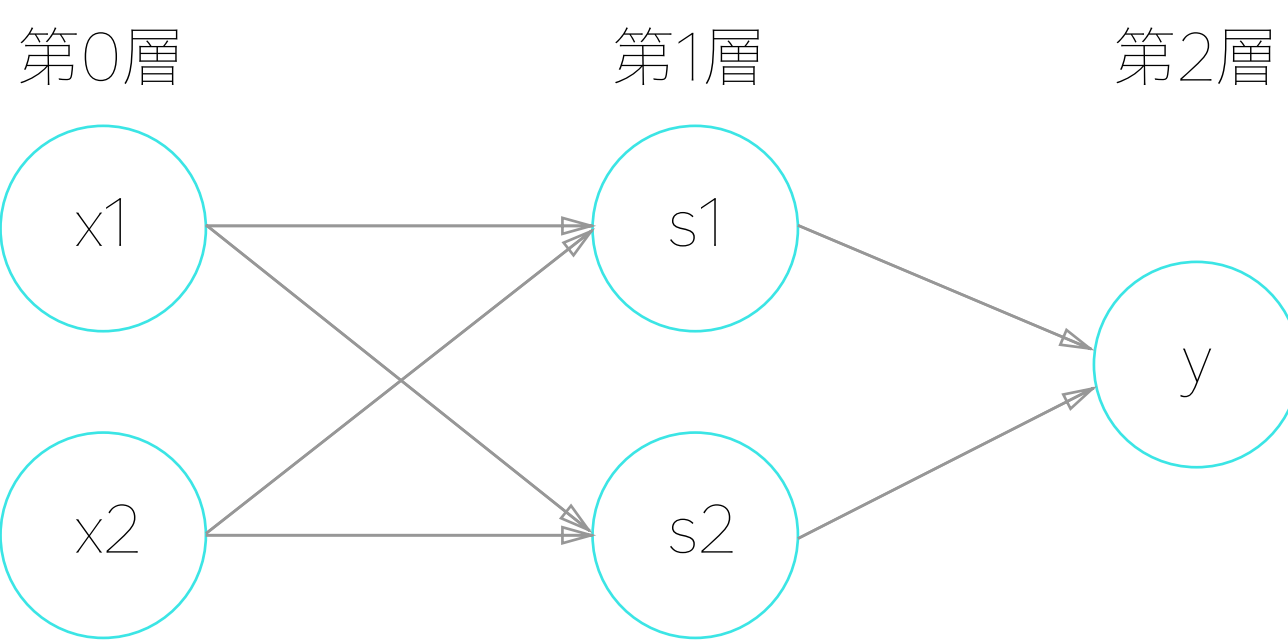
真理値表

x1	x2	s1	s2	y
0	0	1	0	0
1	0	1	1	1
0	1	1	1	1
1	1	0	0	0

Pythonによる実装

```
def XOR (x1, x2):  
    s1 = NAND(x1, x2)  
    s2 = OR(x1, x2)  
    y = AND(s1, s2)  
    return y
```

パーセプトロン



ニューロンは3層になっているが重みを持つ層は2層であるため、2層のパーセプトロンと呼ぶ。
(文献によっては3層と呼ぶこともある)