# 紙と鉛筆とサイコロで学ぶ単層パーセプトロン(バイアス版)

(Deep Learning(AI) プログラミング基礎技術の体験)

# 活性化関数 -> step 関数 $f(x) = \begin{cases} 0 & (x < 0) \\ 1 & (x \ge 0) \end{cases}$ 出力 入力 2 重み 2 重みを持つ結合 -> 全結合

## ◆手順◆ -> パーセプトロン学習則 -> 誤差逆伝播法

- 1) 「入力1・入力2・正解出力パターン」を決める(表を見て)
- 2) サイコロで「重み」と「バイアス」を決める(初期値)
- 3) 入力と重みの積の和にバイアスを加えた値が 0 以上であれば 1 を、 そうでなければ 0 を出力する
- 4) 出力が正解と異なる場合:

A: 出力が 0 で正解が 1 の時(合計が小さい) 「バイアス」と「入力が 1 だった重み」にそれぞれ 1 を足す B: 出力が 1 で正解が 0 の時(合計が大きい)

「バイアス」と「入力が1だった重み」からそれぞれ1を減じる

5) 3)4) を繰り返す

ナ処いらせ

→この大きさが学習係数

- 6) 全入力パターンに正解するまで 2)-5) を繰り返す
- 7) 完成したら重みとバイアスをメモし違う初期値で試す (重みと判別値が一意に決まらない≒AIの個性の seed !?)
- 8) 他も作る

NAND は AND の逆転

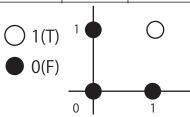
単層では作れないものもある。プロット参考+複層で作ってみる

作る回路の整理と単層では作れないもの探し(線形分離できないもの探し)

# AND 回路

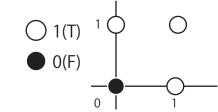
入力1	入力2	正解
0	0	0(F)
0	1	0
1	0	0
1	1	1(T)

バイアス



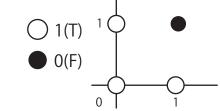
OR 回路

入力1	入力2	正解
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	1



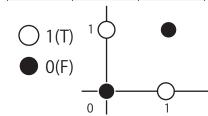
NAND 回路

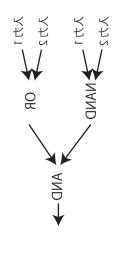
入力1	入力2	正解
0	0	1
0	1	1
1	0	1
1	1	(
	入力1 0 0 1 1	入力1 入力2 0 0 0 1 1 0 1 1



XOR 回路

Ē
0
1
1
0

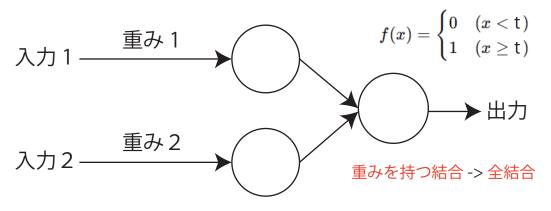




# 紙と鉛筆とサイコロで学ぶ単層パーセプトロン(少し早く収束する版)

(Deep Learning(AI) プログラミング基礎技術の体験)

活性化関数 -> step 関数



# ◆手順◆ -> パーセプトロン学習則 -> 誤差逆伝播法

- 1) 「入力1・入力2・正解出力パターン」を決める(表を見て)
- 2) サイコロで「重み」と「判別値」を決める(<mark>初期値</mark>)
- 入力と重みの積の和が判別の閾値 t 以上であれば 1 を、そうでなけば 0 を出力する。
- 4) 出力が誤っている場合は次の操作をする。

A: 出力が 0 で正解が 1 の時(出力が小さい(判別閾値が大きい)) 入力が 1 だった重みに 1 を足す。判別閾値 t から 1 を減じる。

B: 出力が1で正解が0の時(出力が大きい(判別が小さい)) 入力が1だった重みから1を減じる。判別閾値tに1を足す。

5) 3)4) を繰り返す

→この大きさが
学習係数

- 6) 全入力パターンに正解するまで 2)-5) を繰り返す
- 7) 完成したら重みと判別値をメモし違う初期値で試す (重みと判別値が一意に決まらない≒AI の個性の seed !?)
- 8) 他も作る

NAND は AND の逆転

単層では作れないものもある。プロット参考+複層で作ってみる

作る回路の整理と単層では作れないもの探し(線形分離できないもの探し)

### AND 回路

 $\bigcirc$  0(F)

1(T)

入力1	入力2	正解
0	0	0(F)
0	1	0
1	0	0
1	1	1(T)

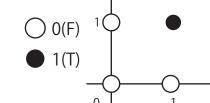
OR 回路

入力1	入力2	正解
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	1

0(F) 1 0

NAND 回路

入力1	入力2	正解
0	0	1
0	1	1
1	0	1
1	1	(



XOR 回路

入力1	入力2	正解
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0

