ディープラーニングの仕組みを知ろう!

第1回 人工知能勉強会 数学編

Shion MORISHITA

June 9, 2024

目次

はじめに

- ニューラルネットワークの考え方
 - ニューロン
 - ニューロンの働きの数理的解釈
 - ユニット
 - ニューラルネットワーク
 - 学習アルゴリズムの存在
- ニューラルネットワークのための数学

はじめに



• content

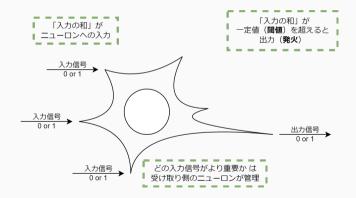
ニューラルネットワークの考え方

ニューロン

ニューラルネットワークの考え方

ニューロン=神経細胞

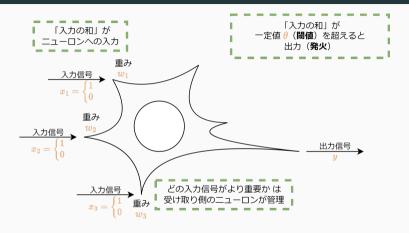
互いに結びついてネットワークを構築することで、 さまざまな処理を行なっている



ニューロンの働きの数理的解釈

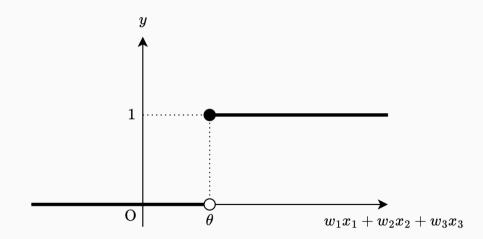
ニューラルネットワークの考え方

ニューロンの働きの数理的解釈



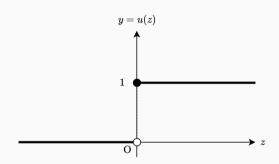
- 出力信号なし (y=0): $w_1x_1+w_2x_2+w_3x_3<\theta$
- 出力信号あり (y=1): $w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 \ge \theta$

発火の条件のグラフ表現



発火の式

• 単位ステップ関数



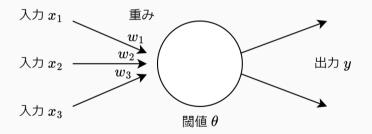
- 発火の式: $y = u(z) = u(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 \theta)$
 - $z=w_1x_1+w_2x_2+w_3x_3-\theta$ を、そのニューロンに対する重み付き入力という

ニューラルネットワークの考え方

ユニット

ユニット

● 簡略され抽象化されたニューロンを、生物学的なニューロンと区別してユニット (unit) とよぶ



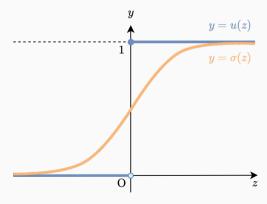
活性化関数

- 発火の式(旧): $y = u(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 \theta)$
 - ullet 単位ステップ関数 u に限定する必要はない
- 発火の式 (新): $y = a(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 \theta)$
 - 関数 a を活性化関数 (activation function) という
 - ullet この関数 a はモデル作成者がさまざまに定義可能

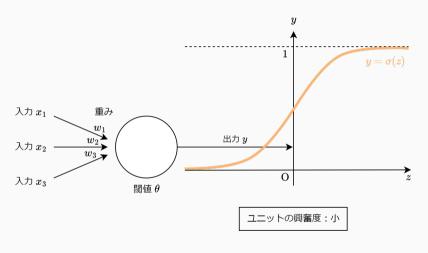
活性化関数の代表例

シグモイド関数 (Sigmoid function)

$$\sigma(z) \triangleq \frac{1}{1 + e^{-z}} \quad (e = 2.71828 \cdots)$$

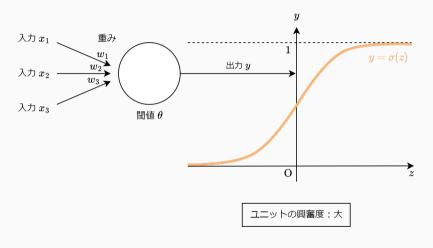


「発火の有無」から「興奮度」へ



$$y = \sigma(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 - \theta)$$

「発火の有無」から「興奮度」へ



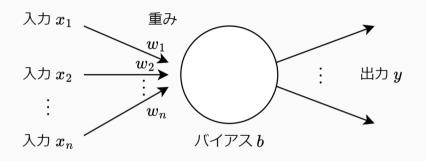
$$y = \sigma(w_1 x_1 + w_2 x_2 + w_3 x_3 - \theta)$$

バイアス

$$y = a(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 - \theta)$$
$$y = a(w_1x_1 + w_2x_2 + w_3x_3 + b)$$

- \bullet $-\theta \longrightarrow +b$ に表記を変更
- すべて足し算に統一することで計算しやすくなる

ユニットのまとめ



重み付き入力:
$$z=w_1x_1+w_2x_2\cdots+w_nx_n+b$$

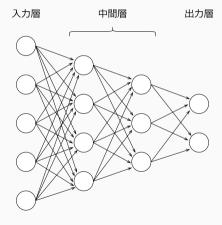
出力: $y = \sigma(z)$

ニューラルネットワーク

ニューラルネットワークの考え方

ニューラルネットワーク (Neural Network; NN)

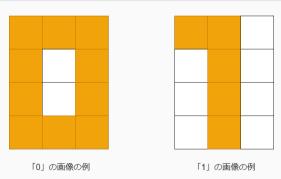
• ユニットをネットワーク状に結合したもの



ニューラルネットワークを用いた問題の具体例

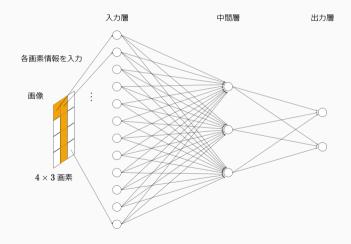
例題

 4×3 画素からなる画像で読み取られた手書きの数字「0」「1」を識別するニューラルネットワークを作成せよ。ただし、学習データは 64 枚の画像とし、画素はモノクロ 2 階調とする。



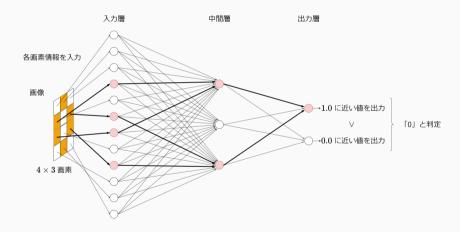
ニューラルネットワークを用いた問題の具体例

解答例



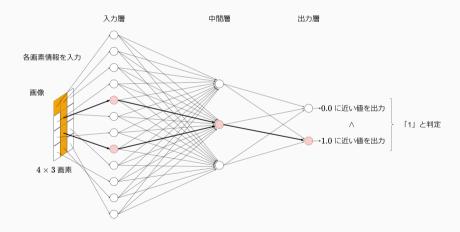
ニューラルネットワークでどのように判別されるか

「0」を入力した場合の反応例



ニューラルネットワークでどのように判別されるか

「1」を入力した場合の反応例



ニューラルネットワークの考え方

学習とは?

- ◆ 学習データから重みとバイアスを決定すること
 - ニューラルネットワークが算出した予測値と正解との誤差を算出し、その誤差の総和 (= 22 J) が最小になるように

学習とは?(図解)

