- ◆ 人間の脳のニューロンの構造と機能を模倣した「ニューラルネットワーク(NN)」を多層にした機械学習手法の一つ。
- 2012年に画像認識コンペで大きな成果を出し、それが人工知能ブームにつながる。
- https://tmytokai.github.io/opened/activity/dlearning/text02/page02.html

#### パーセプトロン

• 線形分離可能な問題を正しく表現できる。

$$y = step(x^Tw) = step(\sum_{i=1}^N x_iw_i) \ step(v) = \left\{egin{array}{l} 1 & (c < v) \ 0 & (otherwise) \end{array}
ight.$$

• 多層にすることで非線形な分離もできる。

# 順伝播型ニューラルネットワーク(多層パーセプトロン、MLP: Multi Layer Perceptron)

- 勾配法により学習する。
  - $\circ$  目的関数: $E(w) = rac{1}{2} \sum_{n=1}^N ||f(x,w) y||^2$
  - $\circ$  更新式: $w=w_{old}-lr
    abla E(w)$
  - $\circ$  x:入力、w:重みパラメータ、f(x,w):出力
  - y:正解
  - $\circ$  lr: 学習率

#### 活性化関数

- step
  - o 0 or 1
- sigmoid
  - 0から1の範囲を出力する。
- tanh
  - 原点を通り -1 から 1 を出力する。
- ReLU
  - $\circ$   $ReLU(x) = \max(0,x)$  により勾配焼失問題を回避する。

# 畳み込みニューラルネットワーク (CNN)

- 例えば画像認識の場合、MLPでは入力画像の全ての点を同等に扱っているが、CNNはデータの形状を保持しながら処理する。
- 入力サイズが大きくなっても重みパラメータの数は増えない。
- $(入力) \rightarrow (畳み込み層) \rightarrow (畳み込み層) \rightarrow (プーリング層) \rightarrow (全結合層) \rightarrow (出力) といった使われ方をする。$

# 畳み込みニューラルネットワーク (CNN)

#### 畳み込み層

- 画像にカーネル(フィルタ)を適用して特徴量を抽出する。
- パラメータ数はフィルタサイズに依存する。

#### プーリング層

• 画像の小さな位置変化に対して頑健なモデルを構築するため、前の 層から代表値を抽出する。

# 畳み込みニューラルネットワーク (CNN)

#### CNNの応用

- 特徴抽出器としての役割(層を重ねるごとに、より高次元の特徴を抽出している)。
- 物体検出:「何がどこにあるか」を検出する。
- セグメンテーション:物体検出のように矩形領域ではなく、ピクセル単位で推定する。
- 強化学習:ゲーム画面から特徴量を抽出する(実際に人間がゲームをするときも、画面を見てキャラクターの位置などの隠れた状態変数を得て、行動を選択している)。

# 再帰型ニューラルネットワーク (RNN)

#### **SimpleRNN**

- 時系列データに対して有用。長い時系列データに対してはうまくいかない。
- 中間状態: $h_t = tanh(Wx_t + Rh_{t-1})$ (※バイアス項は省略)
  - x:入力
  - $\circ$  W,R: 重みパラメータ。どのタイムステップでも同じものを使う。

# 再帰型ニューラルネットワーク (RNN) LSTM (Long-Short Term Memory)

• 長期に記憶を保存する  $c_{t-1}$  を保持し、次のセルへの入力とする。

# 再帰型ニューラルネットワーク (RNN)

#### RNN の応用

- 対話文生成:発話・応答のペアを学習させることで、発話から応答を生成する。
- 機械翻訳
- 文章生成:様々な応用が考えられる(イメージキャプショニング、 ポエム生成、Actor-Critic を用いた巡回セールスマン問題の探索な ど)

#### Colab

- MLPで手書き文字分類
   https://colab.research.google.com/drive/1DBxK2k4PgsJr x-6B7D-j7O6IZZDBWMu?usp=sharing
- CNNで手書き文字分類
   https://colab.research.google.com/drive/1jGZIGyZxUdkBj2K68kR
   npDes29OxgD91?usp=sharing
- SimpleRNN(とLSTM)でsin 波の予測
  <a href="https://colab.research.google.com/drive/1iloLOgeL0ejsU88J5sekO">https://colab.research.google.com/drive/1iloLOgeL0ejsU88J5sekO</a>
  <a href="bbaPAuG8A5R?usp=sharing">bbaPAuG8A5R?usp=sharing</a>