

## 第二章 背景知識

### 2.1 深層類神經網路 (deep neural network)

#### 2.1.1 簡介

深層類神經網路 (Deep Neural Network, DNN 或簡稱 NN) 又稱「人工類神經網路 (Artificial Neural Network, ANN) 是來自於神經科學家麥氏 (McCulloch) 與皮氏 (Mitts) 等人在 1943 年提出 [1], 取法自生物神經連結的計算模型。以發展此類模型為主軸的心理學流派, 在計算認知神經科學中被稱為「連結派 (Connectionism)」, 旨在模擬生物神經系統的連結, 以模仿生物的各项功能。爾後在工程界進而透過機器學習的最佳化演算法, 使得整個模型能夠藉由資料去貼合 (Fit) 理想的函數, 以達成應用或工程上所需要的各種任務。因為該類網路的彈性與計算上易於平行化的特徵, 能夠很恰當的利用諸如圖形處理器 (Graphics Processing Unit, GPU) 等硬體裝置的優勢, 以求更好的描述資料分佈、達到前所未有的效能, 因此近年在電腦科學的機器學習領域中獲得重大進展, 現已成為人工智慧發展的主流。

深層類神經網路最基本的單位是「神經元 (Neuron)」, 模仿生物神經細胞接收訊號、處理到傳出的過程, 每個神經元會接收一串數字作為輸入並計算出一個數字作為輸出, 可用下列向量運算的式子描述:

$$y = \sigma(w^T x + b)$$

其中  $x$  是  $N$  個輸入的數字, 可描述為一個  $N$  維的向量;  $w$  為該神經元對每個輸入值給予的權重, 再對加權平均後的結果加上偏差值  $b$  後, 經過激發函數

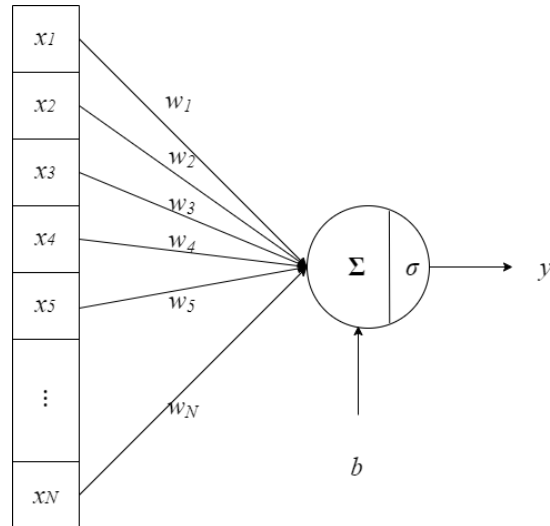


圖 2.1: 神經元示意圖

(Activation Function)  $\sigma$  的非線性轉換後最後得到輸出。其中常見的激發函數有線性整流單元 (Rectified Linear Unit, ReLU)、S 函數 (Sigmoid Function) 或雙曲正切函數 (Hyperbolic Tangent Function, tanh) 等等。

由多個神經元可形成單層感知機 (Perceptron) [2]，為了能夠處理更複雜的運算，多層感知機 (Multi-layer Perceptron, MLP) 被提出。透過梯度下降等演算法進行最佳化，以降低網路輸出與目標函數之間的誤差，再將此誤差藉由反向傳播演算法對整個網路的權重進行調整，以最好的擬合想要的函數。

### 2.1.2 卷積式類神經網路

### 第三章 testit

## 參考文獻

- [1] W. S. McCulloch and W. Pitts, “A logical calculus of the ideas immanent in nervous activity,” *The bulletin of mathematical biophysics*, vol. 5, pp. 115–133, 1943.
- [2] F. Rosenblatt, “The perceptron: a probabilistic model for information storage and organization in the brain.” *Psychological review*, vol. 65, no. 6, p. 386, 1958.