

Day 7

資料清理數據前處理

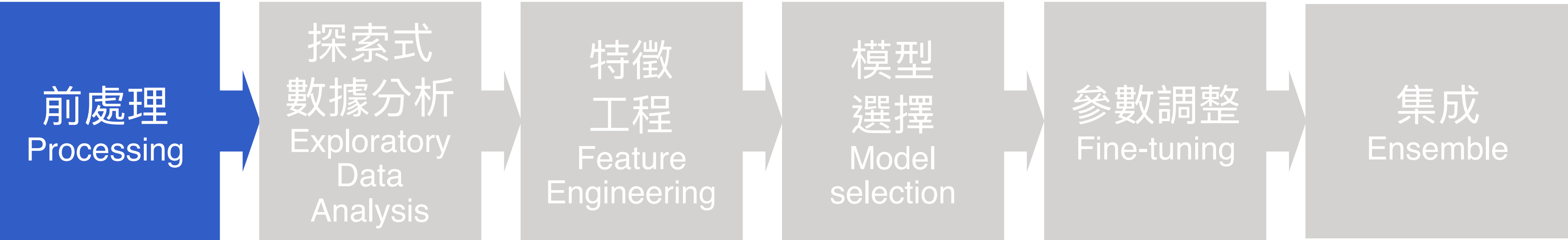
常用數值取代：中位數與分位數
連續數值標準化



知識地圖 機器學習前處理 中位數與分位數連續數值標準化

機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning



非監督式學習 Unsupervised Learning



前處理 Processing



常用以填補的統計值

常用以填補的統計值

方法

中位數 (median)

`np.median(value_array)`

分位數 (quantiles)

`np.quantile(value_array, q = ...)`

眾數 (mode)

`scipy.stats.mode(value_array)`: 較慢的方法
dictionary method: 較快的方法

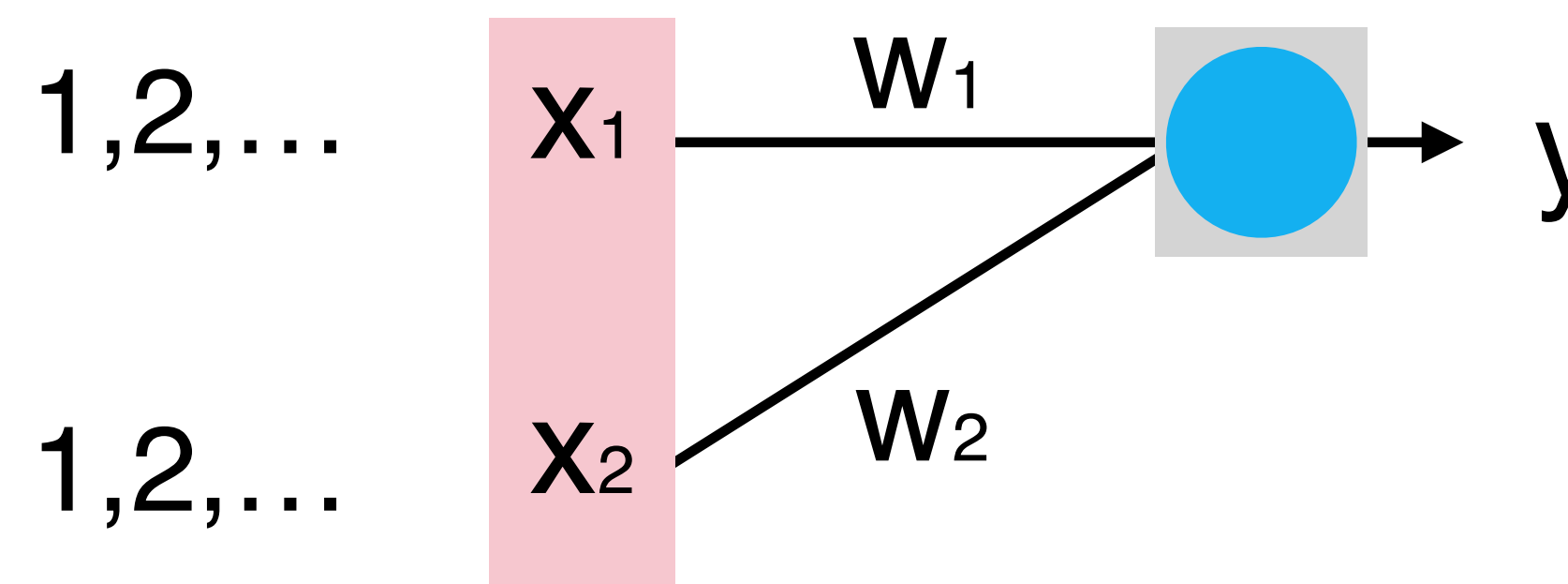
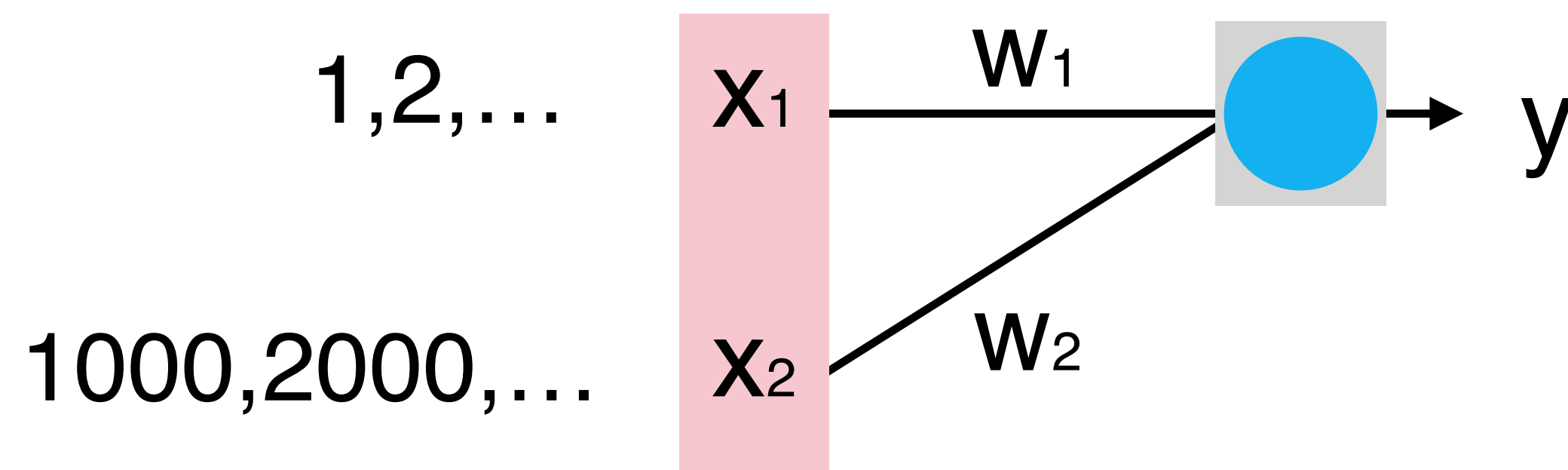
平均數 (mean)

`np.mean(value_array)`

連續型數值標準化

- 為何要標準化

改變一單位的 x_2 對 y 的影響完全不同



- 是否一定要做標準化 (有沒有做有差嗎)

看使用的模型而定

- Regression model : 有差
- Tree-based model : 沒有太大關係

Requires little data preparation. Other techniques often require data normalization. Since trees can handle qualitative predictors, there is no need to create dummy variables.

連續型數值標準化

常用的標準化方法

公式

Z 轉換

$$\frac{(x - \text{mean}(x))}{\text{std}(x)}$$

空間壓縮

$$Y = 0 \sim 1, \quad \frac{x - \min(x)}{\max(x) - \min(x)}$$

$$Y = -1 \sim 1, \quad \left(\frac{x - \min(x)}{\max(x) - \min(x)} - 0.5 \right) * 2$$

$$Y = 0 \sim 1, \text{ (針對特別影像)}, \quad \frac{x}{255}$$

特殊狀況

有時候我們不會使用 min/max 方法進行標準化，而會採用 Qlow/Qhigh normalization (如將空間壓縮第一例中的 min 改為 q1, max 改為 q99)

解題時間 It's Your Turn

請跳出PDF至官網Sample Code & 作業
開始解題

