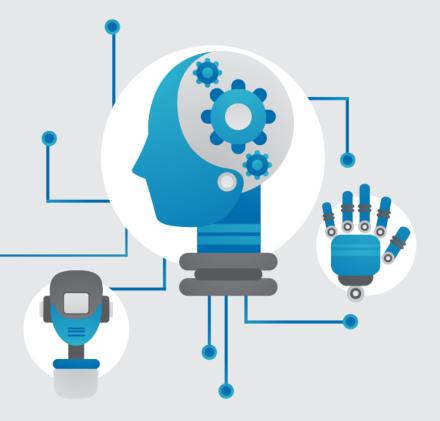


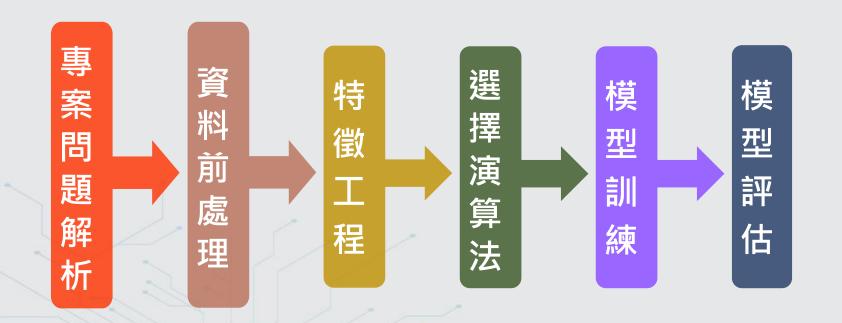


機器學習的建構準則



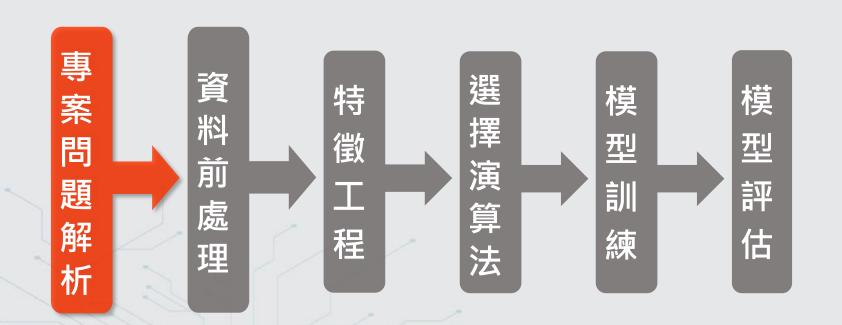














專案問題解析





☞ 確定問題目標



例如:利用保險公司的客戶交易資料,開發

機器學習系統達到「提升業績」的目標。

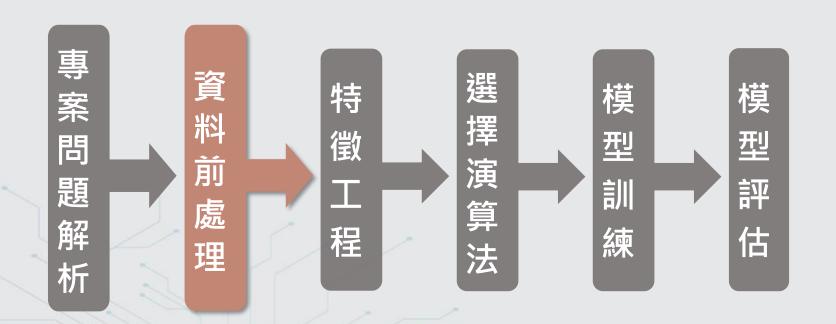
☞ 可行性評估

考量資料量多寡、軟硬體設備 投入人力資源等,評估專案開發 的可行性。











資料前處理



資料結構化

將半結構資料和非 結構化資料都轉換 成結構化資料。



資料過濾

將資料中跟結果不 相干的特徵資料過 濾掉。



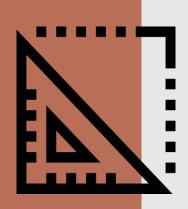
資料補齊

將資料表中空缺 的欄位進行填補。



資料正規化

將資料處理限定於 一定範圍內,用於 加速演算法的收斂





資料結構





₩ 結構化資料

以矩陣結構儲存在資料庫的資料,可以透過二維表格 結構來顯示。

₩ 半結構化資料

按照一定的結構儲存,但不是二維的表格結構。

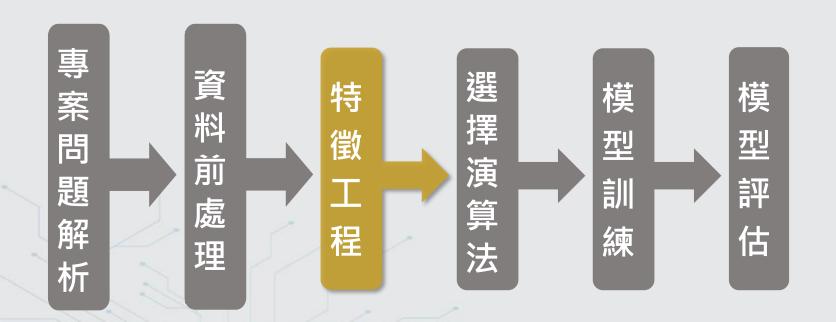


*非結構化資料

未經整理過的資料。例如:圖片、文字、語音等。









特徵工程



特徵向量化

將特徵量化,例如ID、性別、區域、職業等。

特徵重要性評估

每個特徵對於目標列的**影響程度**。例如可透過 邏輯迴歸的模型係數進行判斷。

特徵衍生

利用現有的特徵進行某種組合,**產生具有新含意的特徵**。例如利用產品的銷售記錄和銷售時間,可以組合算出產品熱度。

特徵維度縮減

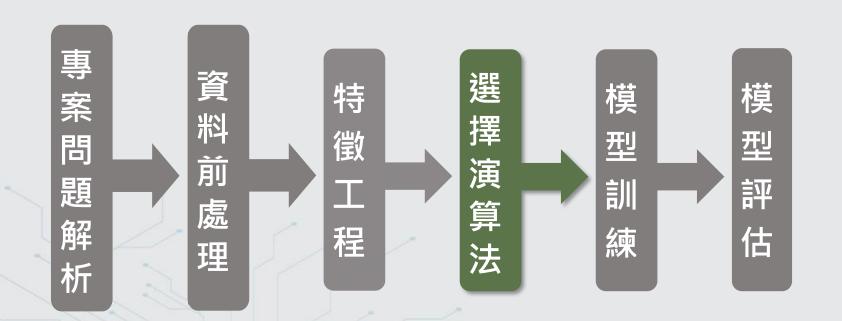
處理高維度數據時,**挖掘關鍵欄位**,用以 **減少輸入維度**。

目的在:

- (1)確保特徵間的相互獨立
- (2)減少計算量
- (3)去除雜訊









演算法選擇



常規演算法

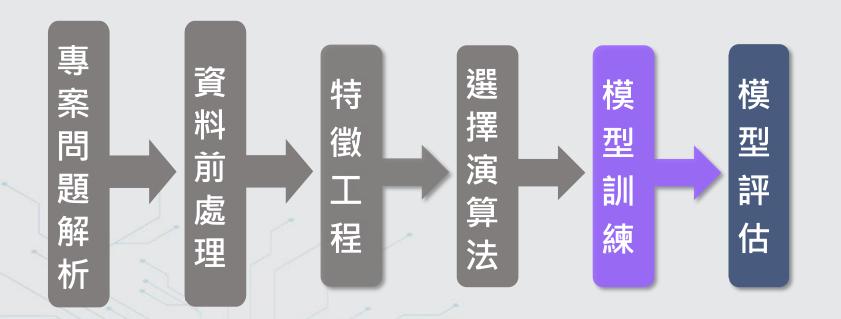
例如: 分類演算法 分群演算法 迴歸演算法 文字處理演算法

深度學習演算法

例如: 深度神經網路 卷積神經網路 遞歸神經網路









模型訓練與評估



模型參數設定

輸入大小、模型結構、學習率和迭代 次數等

模型參數設定

尋求效率更好的模型

模型參數設定

評估指標包含:

正確率 (Accuracy)

精確率 (Precision)

召回率 (Recall)

F值 (F-measure)等。