

Day 47 機器學習

# 超參數調整





楊証琨

出題教練



### 知識地圖 機器學習-參數調整-超參數調整與優化



#### 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

#### 監督式學習 Supervised Learning

新處理 Processing Processing Analysis

特徵 工程 Feature Engineering 模型 選擇 Model selection

參數調整 Fine-tuning

集成 Ensemble 非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction

參數調整 Fine-tuning

### 調整方式

網格搜尋 Grid Search

隨機搜尋 Random Search

### 平台介紹

Kaggle 平台

# 機器學習模型中的超參數



- 之前接觸到的所有模型都有超參數需要設置
  - · LASSO, Ridge: a 的大小
  - 決策樹:樹的深度、節點最小樣本數
  - 隨機森林:樹的數量
- 這些超參數都會影響模型訓練的結果,建議先使用預設值,再慢慢進行調整
- 超參數會影響結果,但提升的效果有限,資料清理與特徵工程才能最有效的 提升準確率,調整參數只是一個加分的工具。

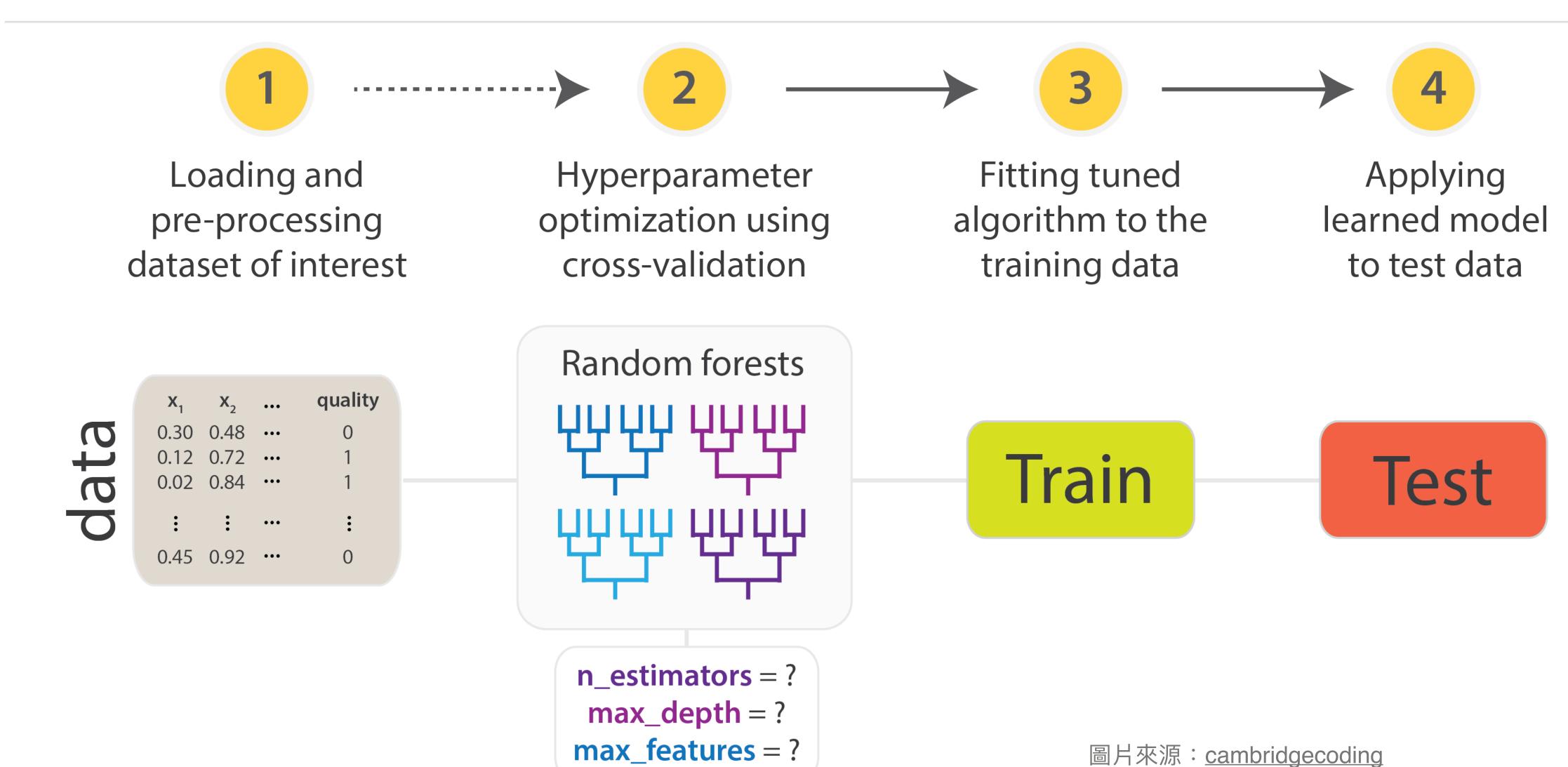
## 超參數調整方法



- 窮舉法 (Grid Search):直接指定超參數的組合範圍,每一組參數都訓練完成,再根據驗證集 (validation)的結果選擇最佳參數
- 隨機搜尋 (Random Search):指定超參數的範圍,用均勻分布進行參數抽樣,用抽到的參數進行訓練,再根據驗證集的結果選擇最佳參數
- 隨機搜尋通常都能獲得更佳的結果,詳見此

### 機器學習模型訓練步驟

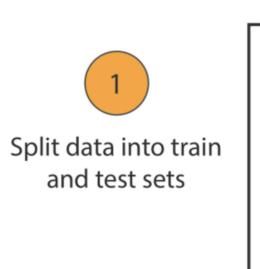


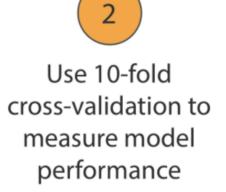


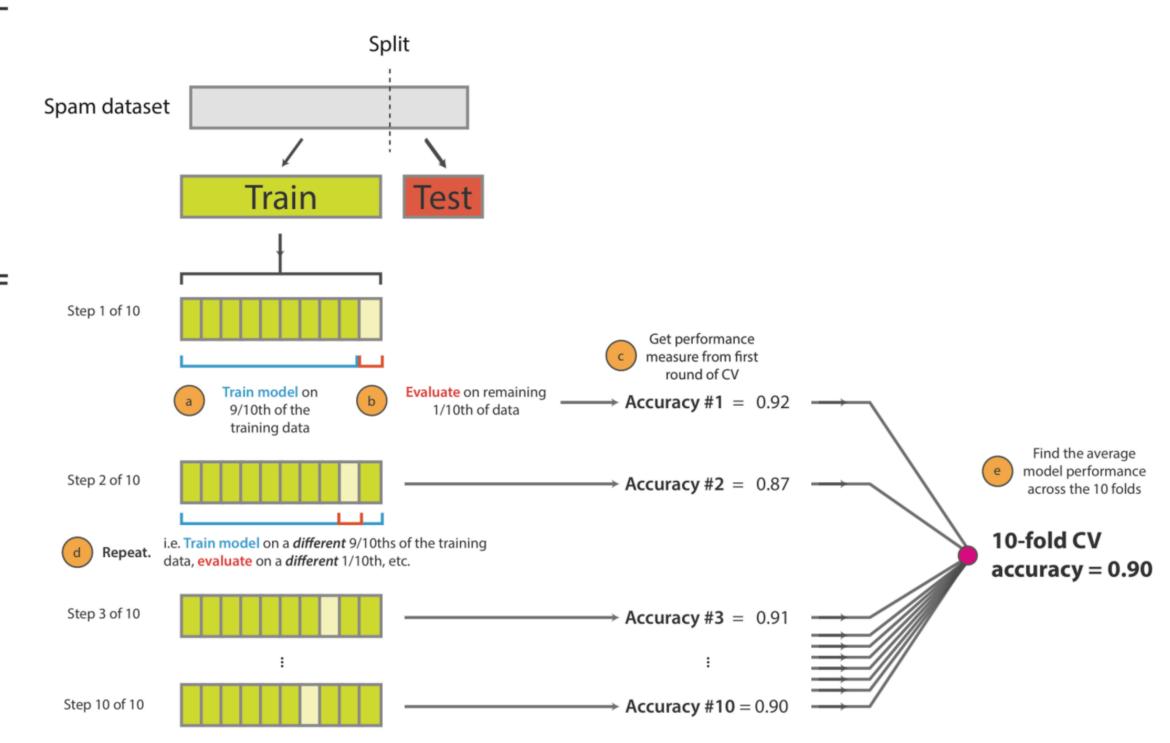
## 正確的超參數調整步驟



- 若持續使用同一份驗證集 (validation) 來調參,可能讓模型的參數過於擬合該 驗證集,正確的步驟是使用 Cross-validation 確保模型泛化性
- · 先將資料切分為訓練/測試集,測 試集保留不使用
- ·將剛切分好的訓練集,再使用 Cross-validation 切分 K 份訓練/驗 證集
- · 用 grid/random search 的超參數 進行訓練與評估
- · 選出最佳的參數,用該參數與全部 訓練集建模
- 最後使用測試集評估結果







圖片來源:beta.cambridgespark.com



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

