

Day 43 機器學習

隨機森林





楊証琨



## 知識地圖機器學習-模型選擇-樹狀模型-隨機森林(Random Forest)



### 機器學習基礎模型建立

### 監督式學習 Supervised Learning

前處理 Processing 探索式 數據分析 Exploratory Data 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

#### 模型選擇 Model selection

## 概論

驗證基礎

預測類型

評估指標

### 基礎模型 Basic Model

線性回歸 Linear Regression

邏輯斯回歸 Logistic Regression

套索算法 LASSO

嶺回歸 Ridge Regression

## 樹狀模型 Tree based Model

決策樹 Decision Tree

隨機森林 Logistic Regression

梯度提升機 Gradient Boosting Machine



# 本目知識點目標

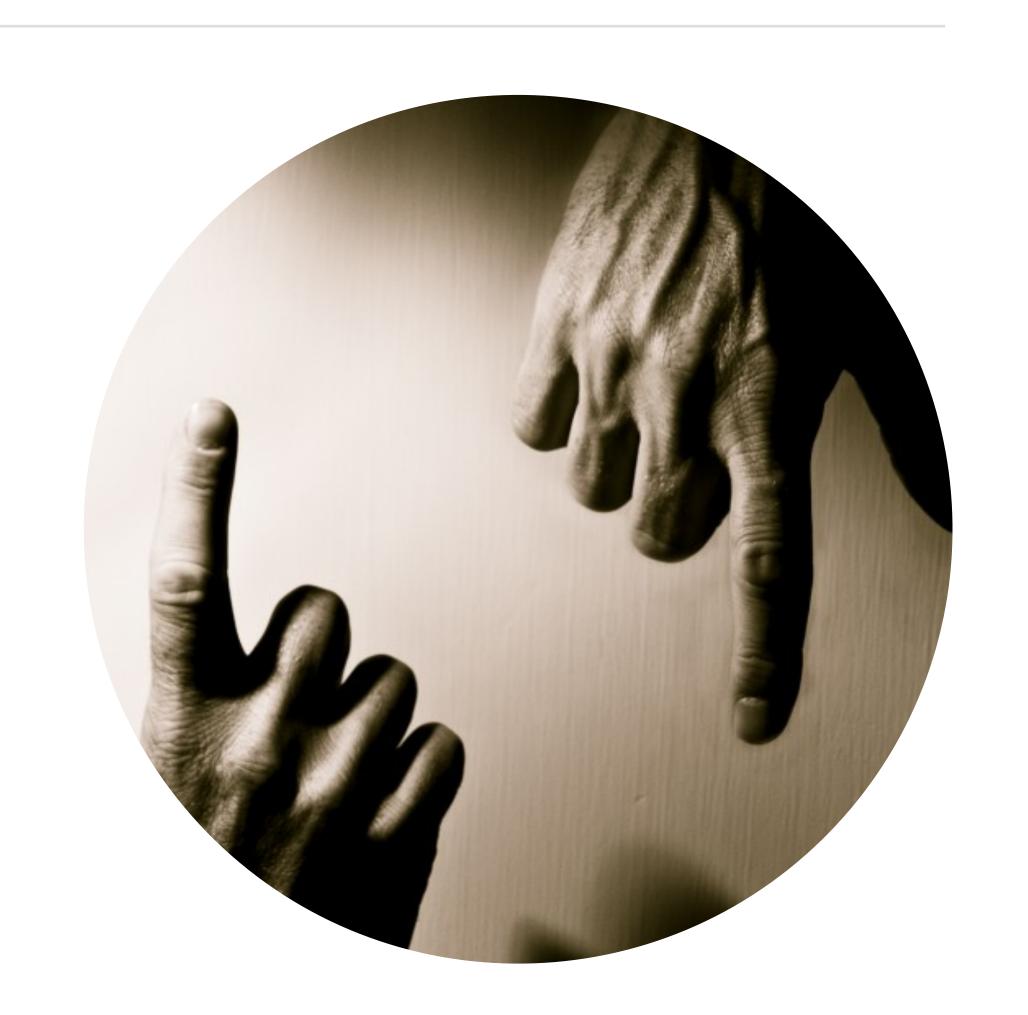
- 了解隨機森林的基本原理與架構
- 一決策樹與隨機森林的差異
- 。隨機森林如何彌補了決策樹的缺點

## 決策樹的缺點



若不對決策樹進行限制(樹深度、葉子上至少要有多少樣本等),決策樹非常容易 Overfitting

為了解決決策樹的缺點,後續發展出了隨機 森林的概念,以決策樹為基底延伸出的模型

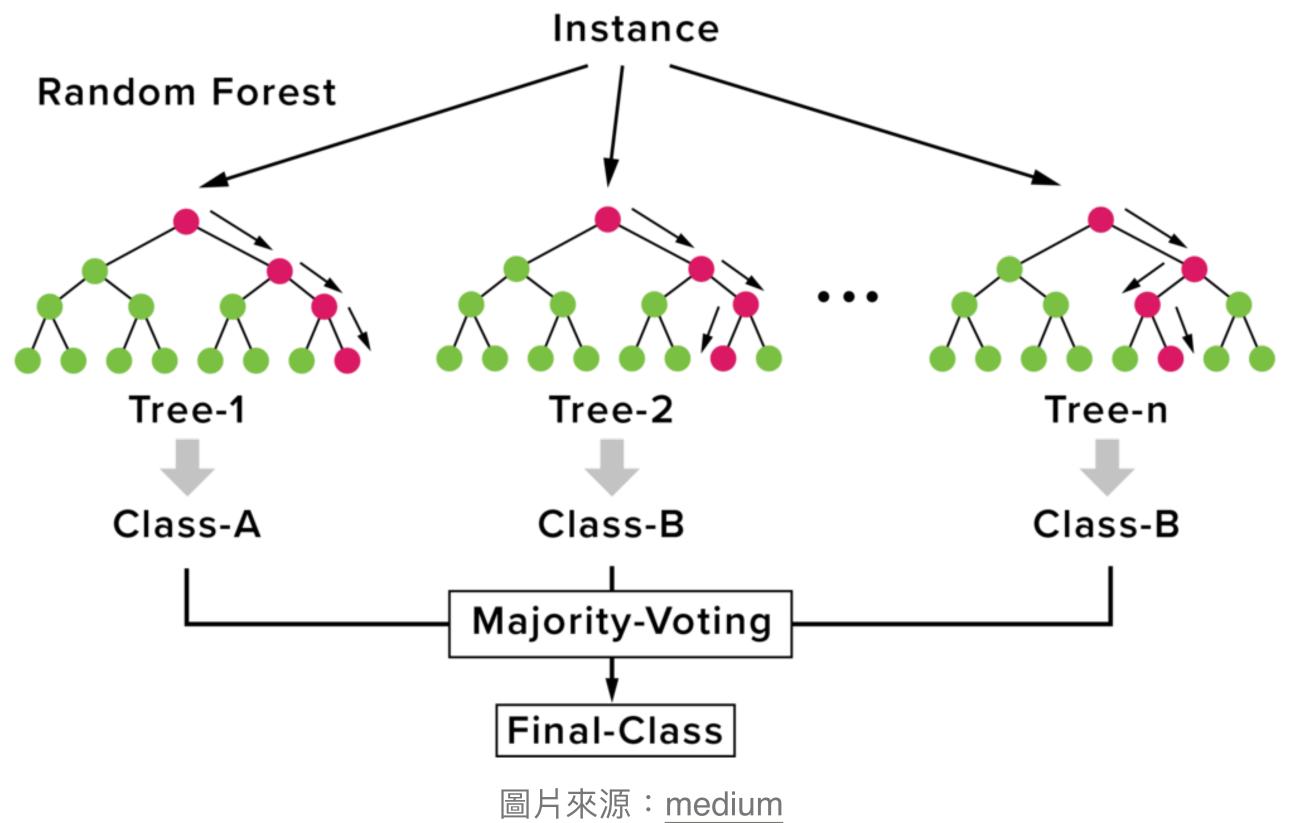


# 集成模型 - 隨機森林 (Random Forest)



集成 (Ensemble) 是將多個模型的結果組合在一起,透過**投票或是加權**的 方式得到最終結果

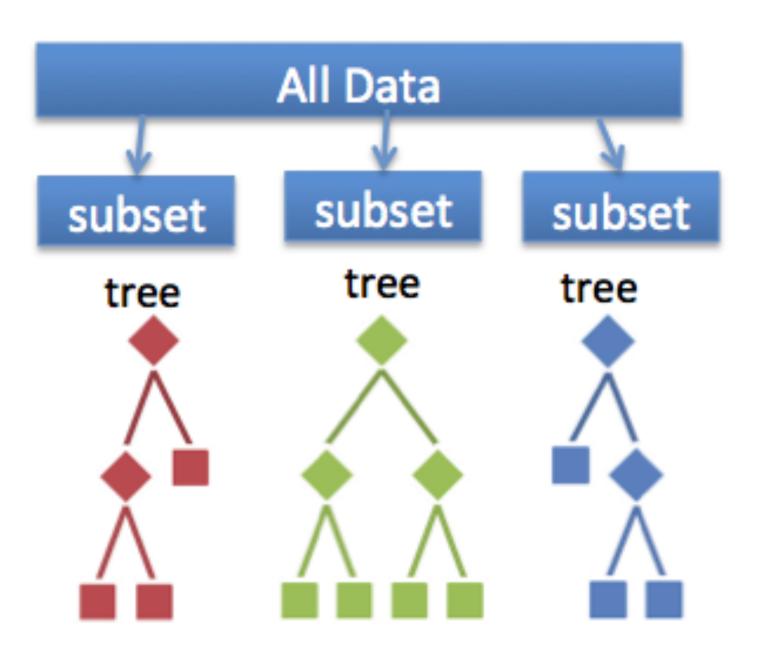
### Random Forest Simplified



# 隨機森林 (Random Forest), 隨機在哪?



- 决策樹生成時,是考慮所有資料與特徵來做切分的
- 而隨機森林的每一棵樹在生成過程中,都是隨機使用一部份的訓練資料與特徵 代表每棵樹都是用隨機的資料訓練而成的



圖片來源:<u>medium</u>

## 常見問題





Q:隨機森林的模型準確率會比決策樹來的差嗎?

A:若隨機森林中樹的數量太少,造成嚴重的 Overfit,是有可能會比較差。但如果都是用預設 的參數,實務上不太會有隨機森林比決策樹差的 情形,要特別注意程式碼是否有誤



請跳出PDF至官網Sample Code&作業開始解題

