

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

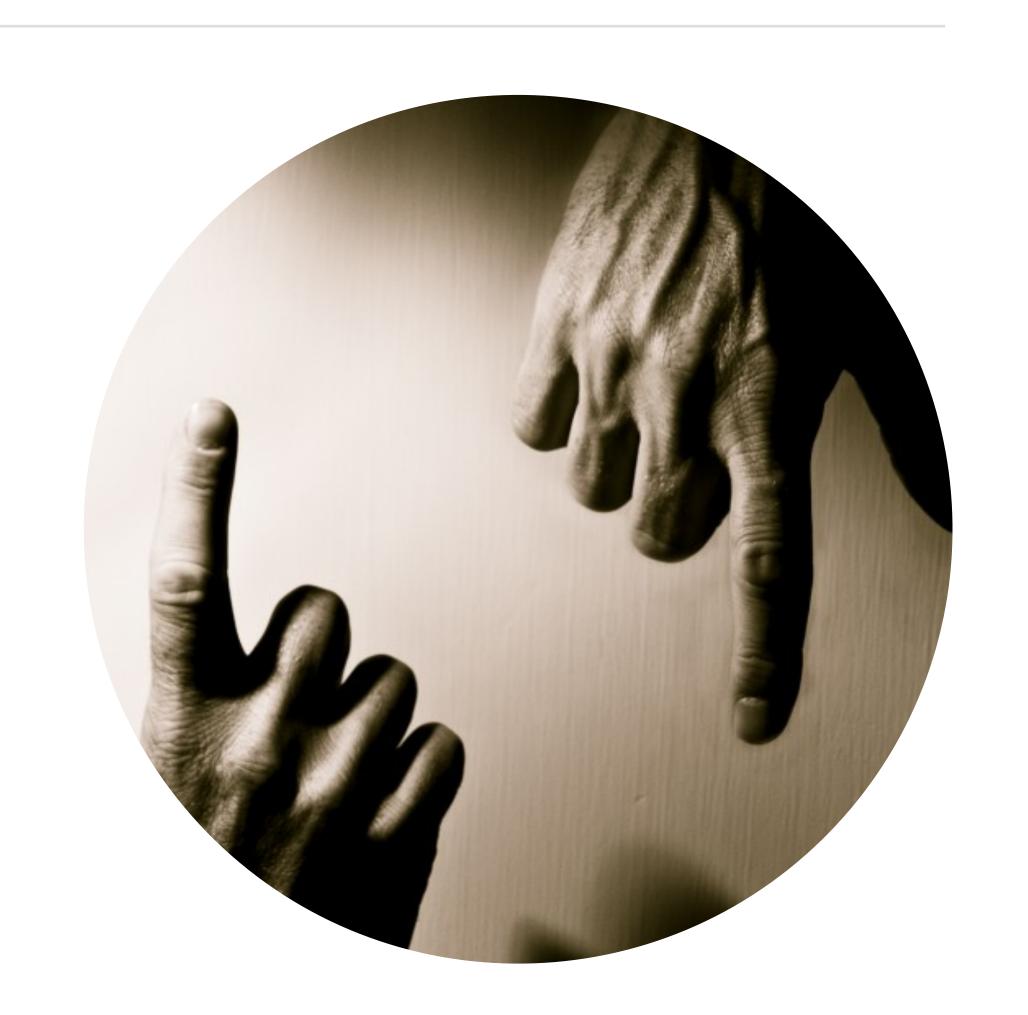
- 了解隨機森林的基本原理與架構
- 一決策樹與隨機森林的差異
- 。隨機森林如何彌補了決策樹的缺點

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

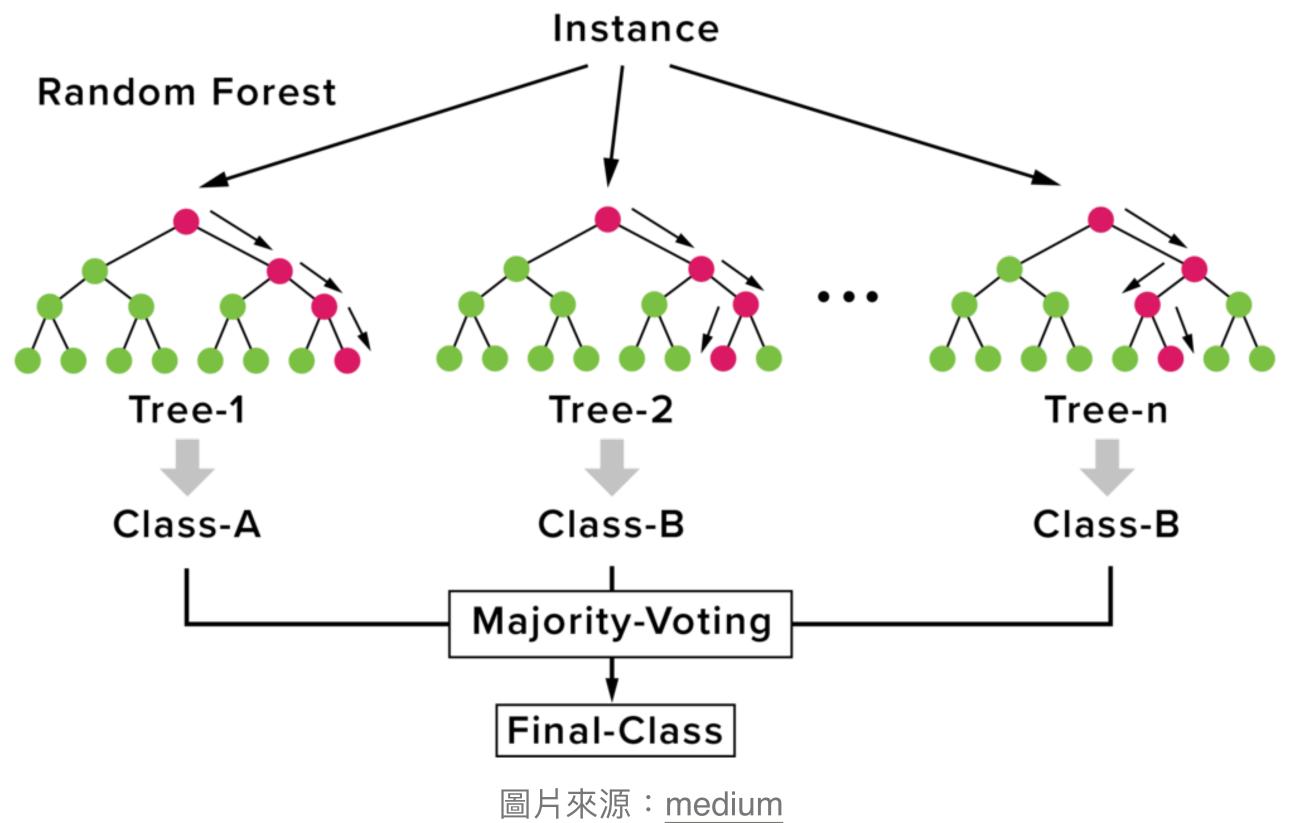


集成模型 - 隨機森林 (Random Forest)



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

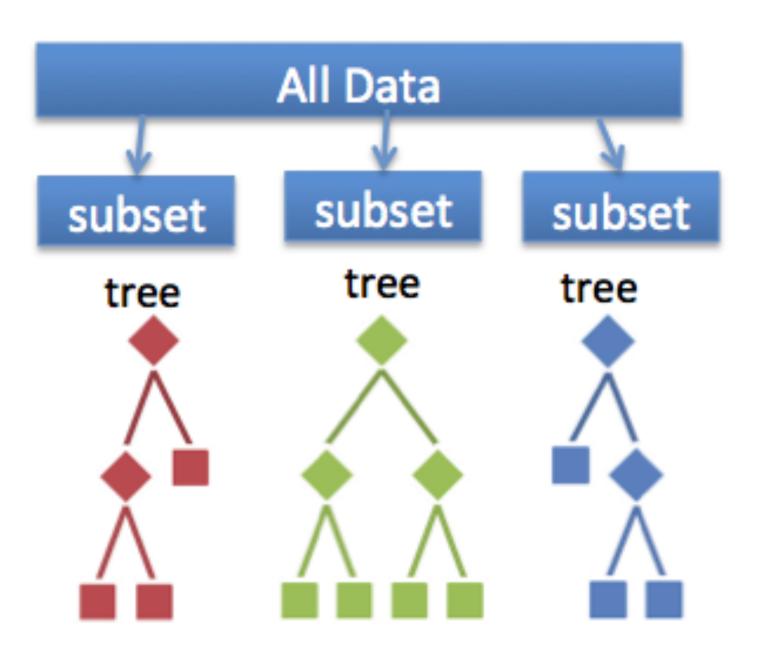
Random Forest Simplified



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

