

機器學習模型: 隨機森林 Random Forest Algorithm (RF)

如何利用RF來預測股票的漲跌?

A RF的優點?

- □ 不太需要data preprocessing (處理資料)
- □ 沒有太多Hyper-parameters (預測參數)
- □ 看的懂RF思考的思路
- □ 不容易Overfitting (過擬合)

● RF 究竟是Classifier (分類) 還是 ▲ Regressor (回歸)?

- □ 都可以喔!全名叫做
 - Random Forest Classifier (分類)
 - □ Random Forest Regressor (回歸)



Decision Tree (決策樹)



投資久了

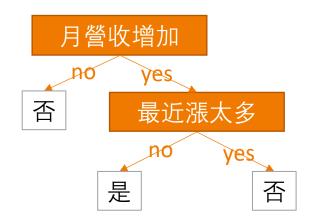
會形成固定的策略



Decision Tree (決策樹)

用電腦來生成此策略

是否要投資該股票?



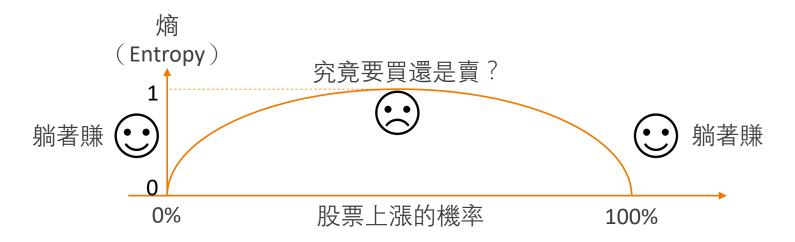


如何建構Decision Tree (決策樹)?

- □ ID3 Iterative Dichotomiser 3 (疊代二元樹3代)
 - □ Entropy 熵
 - □ Information Gain 熵的變化量

i 熔 Entropy (E)

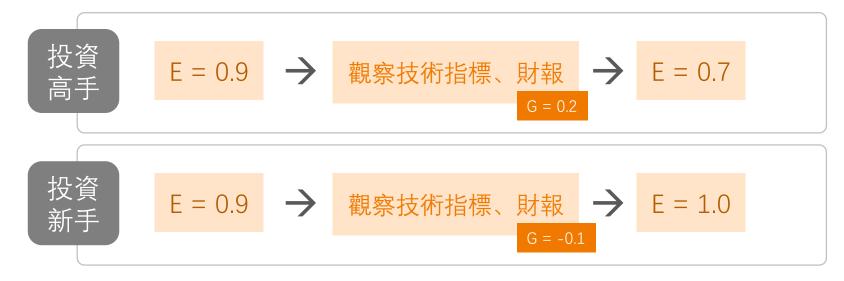
□ 一個數字,代表該系統混亂的程度





Information Gain (G)

□ 熵 entropy 降低的量



□ 今天出門要不要帶傘?

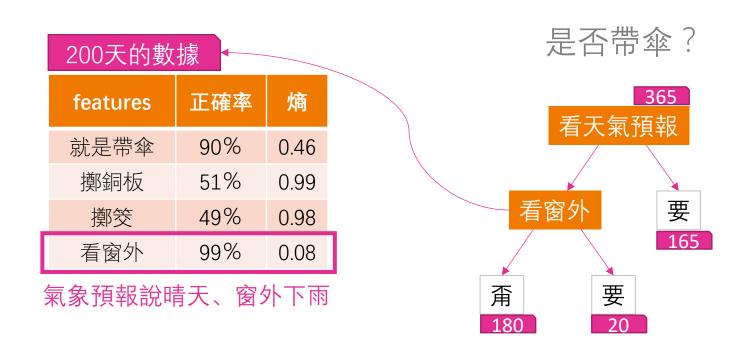
features	正確率 (歷史數據)	熵	365天的數據
就是帶傘	60%	0.97	要看天氣預報
擲銅板	49%	0.99	
擲筊	51%	0.98	
看窗外	75%	0.81	一
看天氣預報	90%	0.46	200天的數據 165天的數據
		熵最低!	

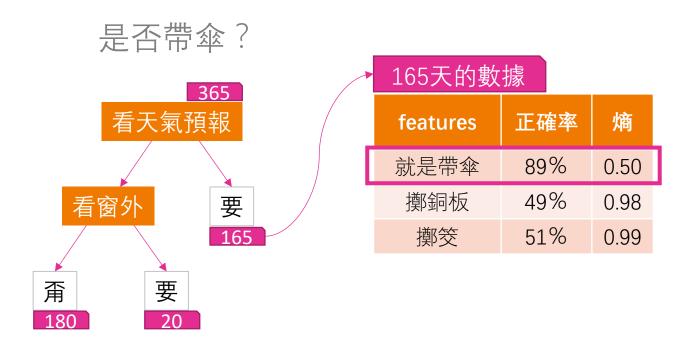




氣象預報說晴天、窗外下雨







Ż

Decision Tree (決策樹) 的缺點

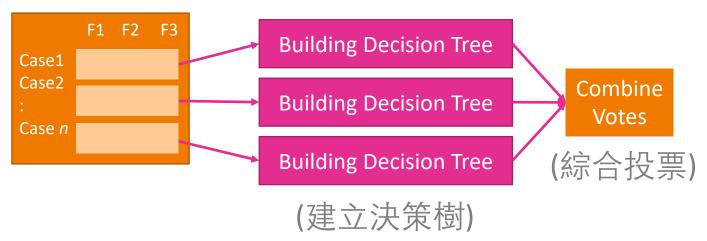
- 1. 不可能找出最佳的樹(太難了)
- 2. 樹常常會長得太複雜 (overfitting 過擬合)
- 3. training data (用來訓練的資料) 一點變動,樹的變化大



Bootstrap Aggregating 引導聚集算法 (Bagging 裝袋算法)

□一次訓練多個model (模型) 來預測的方法

Training Set (訓練組合)





Random Forest Model (隨機森林模型)

□ 隨機選擇部分 features (特徵) 來建構 decision tree (決策樹) Training Set (訓練組合)





Random Forest Algorithm 隨機森林演算法總結

- □ Decision Tree (決策樹)
- □ ID3 Algorithm (疊代二元樹3代演算法)
 - □ Entropy (熵)
 - □ Information Gain (熵的變化量)
- □ Bagging裝袋算法 (bootstrap aggregating引導聚集算法)

Ż

謝謝您的收看

下個單元見!