

 \square $\stackrel{\mathcal{H}}{\vdash}$ $\mathring{\mathsf{U}}_{\mathfrak{d}}$ \equiv $\overline{\mathbb{Q}}$

D41: tree based model - 決策樹 (Decision Tree) 模型介紹





簡報閱讀

範例與作業

問題討論

決策樹

知識地圖

本日知識點目標 :

決策樹 (Decision Tree) >

訊息增益 (Information Gain)

衡量資料相似: Gini vs. Entropy

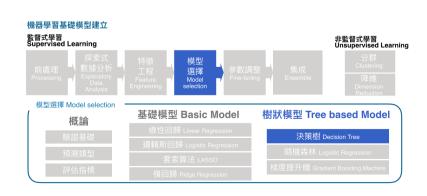
訊息增益 (Information Gain)

決策樹的特徵重要性 (Feature importance)

決策樹



知識地圖



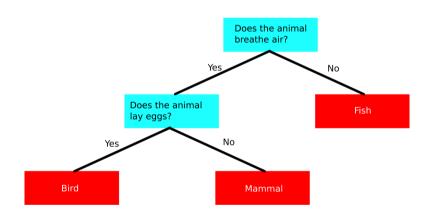
本日知識點目標

本日知識點目標

- 了解決策樹的原理、定義與其使用限制
- 如何用 gini-index/ entropy 來衡量資料相似程度
- 決策樹是如何對一筆資料做決策

決策樹 (Decision Tree)

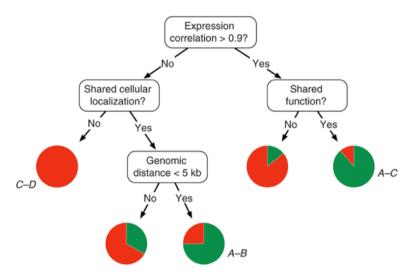
- 透過一系列的是非問題,幫助我們將資料進行切分
- 可視覺化每個決策的過程,是個具有非常高 解釋性的模型



圖片來源:towardsdatascience

- 從訓練資料中找出規則,讓每一次決策能使訊息增益 (Information Gain) 最大化
- 訊息增益越大代表切分後的兩群資料,群內 相似程度越高
- 例如使用健檢資料來預測性別,若使用頭髮 長度超過 50 公分來切分,則切分後兩群資 料很有可能多數都為男生或女生 (相似程度 高)這樣頭髮長度就是個很好的 feature

決策樹模型會用 features 切分資料,該選用哪個 feature 來切分則是由訊息增益的大小決定的。希望切分後的資料相似程度很高,通常使用吉尼係數來衡量相似程度



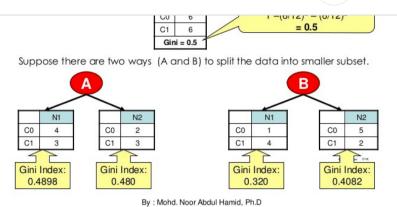
衡量資料相似: Gini vs. Entropy

 該怎麼衡量資料相似程度?通常使用吉尼係數 (gini-index)或熵 (entropy)來衡量,兩者都可 使用,更詳細可參考<u>Stack Exchange</u>

$$Gini = 1 - \sum_j p_j^2$$

$$Entropy = -\sum_{j} p_{j} \log_{2} p_{j}$$

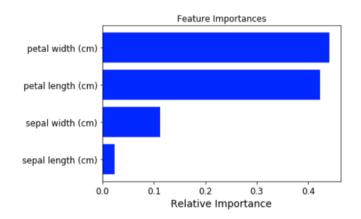
訊息增益 (Information Gain)



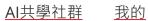
(Universiti Utara Malaysia)

決策樹的特徵重要性 (Feature importance)

- 我們可以從構建樹的過程中,透過 feature 被用來切分的次數,來得知哪些 features 是相對有用的
- 所有 feature importance 的總和為 1
- 實務上可以使用 feature importance 來了解 模型如何進行分類



解題時間









下一步:閱讀範例與完成作業

