機器學習觀念與應用 作業三 112703003 資訊二 黃柏淵

第一題:給定 training_data.csv,請先針對資料進行資料前處理,參考課堂範例,經由 One-Hot Encoding 後,除了標籤欄位,(1)用於訓練 Decision Tree 模型的欄位共有幾個?(2)請依序列出各欄位名稱與該欄位說明(依照欄位名稱字母順序升幂排序)。

- (1)15個
- (2)如下表

| buying_low | 車輛購買價格為 low |
|----------------|-------------------|
| buying_med | 車輛購買價格為 med |
| buying_vhigh | 車輛購買價格為 vhigh |
| doors_3 | 車門數量為3 |
| doors_4 | 車門數量為4 |
| doors_5more | 車門數量為五個或以上 |
| lug_boot_med | 行李箱大小為 med |
| lug_boot_small | 行李箱大小為 small |
| maint_low | 維護費用為 low |
| maint_med | 維護費用為 med |
| main_vhigh | 維護費用為 vhigh |
| persons_4 | 可搭乘人數為4人 |
| persons_more | 可搭乘人數為 more(超過5人) |
| safety_low | 安全性為 low |
| safety_med | 安全性為 med |

第二題:承 1,本題任務使用 Entropy 作為 Impurity Metric,請在不使用 Early-Stop Rules 的情況下,使用全部 300 筆資料生成 The Fully-Grown Decision Tree (即不限制 Decision Tree 的 Max. Depth、Max. Number of Leaf Nodes、Min. Number of Instances 等),請列出此 Decision Tree 的 (1) Max Depth 和(2)Leaf Nodes 總數。[注意:使用 DecisionTreeClassifier 時,僅設定 criterion='entropy',其餘使用 DecisionTreeClassifier 的預設參數。]

Max Depth: 10 Leaf Nodes: 37 第三題:承 1,為了有效建立分類模型,以及評估模型分類的效果,我們採用Holdout 策略,練習使用 sklearn.model_selection 的 train_test_split 將已有的 300 筆資料分成 70% 為訓練集和 30% 為測試集,再進行模型訓練,使用 train_test_split 時,僅指定 test_size=0.3、random_state=42,其餘使用 train_test_split 的預設參數,本題任務請使用 Entropy 作為 Impurity Metric,在不使用 Early-Stop Rules 的情況下,使用訓練集 210 筆資料生成 The Fully-Grown Decision Tree,請列出此 Decision Tree 的(1)Max Depth、(2)Leaf Nodes 總數、(3)所有的 Internal Nodes 的 Index、Attribute/Feature Name、Split Threshold(輸出請依照 Node Index 升幂排序,參考圖一)。

| Internal Nod | les (Sorted by Node I | ndex): |
|--------------|-----------------------|-----------------|
| Node Index | Attribute | Split Threshold |
| 0 | safety_low | 0.5000 |
| 1 | buying_vhigh | 0.5000 |
| 2 | maint_vhigh | 0.5000 |
| 3 | persons_4 | 0.5000 |
| 4 | persons_more | 0.5000 |
| 6 | lug_boot_small | 0.5000 |
| 8 | doors_3 | 0.5000 |
| 9 | doors_5more | 0.5000 |
| 10 | doors_4 | 0.5000 |
| 15 | safety_med | 0.5000 |
| 17 | lug_boot_small | 0.5000 |
| 18 | lug_boot_med | 0.5000 |
| 20 | doors_4 | 0.5000 |
| 21 | buying_low | 0.5000 |
| 25 | doors_4 | 0.5000 |
| 26 | doors_3 | 0.5000 |
| 30 | doors_3 | 0.5000 |
| 31 | persons_more | 0.5000 |
| 33 | buying_low | 0.5000 |
| 35 | lug_boot_med | 0.5000 |
| 38 | lug_boot_med | 0.5000 |
| 39 | buying_med | 0.5000 |
| 41 | persons_more | 0.5000 |
| 42 | persons_4 | 0.5000 |
| 47 | maint_med | 0.5000 |
| 49 | persons_more | 0.5000 |
| 51 | lug_boot_small | 0.5000 |
| | - | <u> </u> |

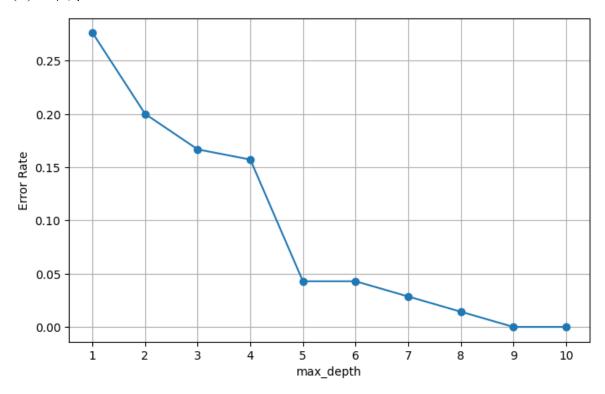
第四題:承 3,利用已建立的 Decision Tree 模型,計算(1) Training Error 為?(即訓練集 210 筆資料的錯誤率)(2) Test Error 為?(即測試集 90 筆資料的錯誤率)

Training Error: 0.0000 Test Error: 0.0889

第五題:承4,本題任務練習使用 Early-Stop Rules,使用

DecisionTreeClassifier 時,僅指定 criterion='entropy' 和 max_depth 數值為 1~10 的整數,其餘使用 DecisionTreeClassifier 的預設參數,並觀察 Training Error 的變化。(1)請提供 max_depth 和 Training Error 的關係曲線圖,如圖二,(2) 說明 max_depth 和 Training Error 的關係變化,並解釋 為何有此現象。

(1)如下圖



(2)max_depth=1 時,整棵樹只有一個分裂點。模型只能根據一個條件,把整個資料集粗略地劃分成兩群。大部分資料會被分錯,因為只靠一個條件無法充分描述資料的複雜性。所以錯誤率很高。增加 max_depth,Decision Tree可以做更多次的細分。每多一層,資料被更細緻地切分(每個子集更純淨)。每一次切分,Training Error 都會下降,因為模型可以針對資料的細節做更好的分類。當 max_depth 足夠大時,Decision Tree 可以一直切到只剩下單一類型的資料。Training Error 趨近 0。

第六題:承 5,請利用 Nested Cross-Validation,觀察不同 max_depth 值和 Errorval 的變化,當 max_depth 的數值為 1~10 的整數時,請試著從中挑選 max_depth 值應該設為多少?

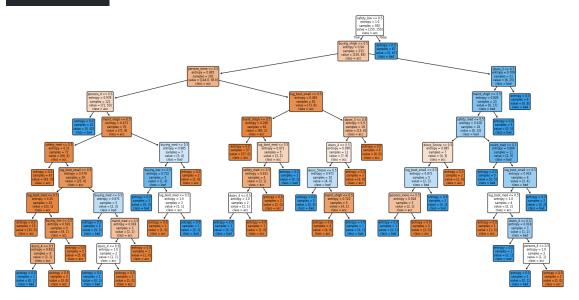
Overall Outer CV Accuracy: 0.9133 建議的 max_depth (取各外部折中出現最多次者): 7

第七題:承6,請針對所選擇的 max_depth,使用訓練集 210 筆資料,生成 Decision Tree,在使用 DecisionTreeClassifier 時,僅指定 criterion='entropy' 和 max_depth 數值,請列出此 Decision Tree 的 (1) Leaf Nodes 總數,(2) Training Error(即訓練集 210 筆資料的錯誤率), (3)Test Error(即測試集 90 筆資料的錯誤率)。

Leaf Nodes: 24 Training Error: 0.0167 Test Error: 0.0222

第八題:利用給定的 training_data.csv,自行訓練 Decision Tree 的二元分類模型,並提供此 Decision Tree 的(1)Max Depth、(2)Leaf Nodes 總數、(3)Decision Tree 視覺化圖,如圖三。請利用此 Decision Tree 模型,針對 P3_test.csv 的測試資料,依序預測每一筆的標籤(bad/acc),並產生submission.csv,且將此檔案提交至 Moodle,輸出格式請參考submission_template.csv。

Max Depth: 10 Leaf Nodes: 37



註明:部分程式碼以 Grok 及 ChatGPT 輔助使用