題目:集群與視覺化

k-means 是最常見的集群法之一,請讀取iris.csv 資料中的數值欄位進行 k-means集群,並將其繪製視覺化圖形

- 相關套件提示
 - Python 套件: pandas, sklearn.cluster, matplotlib.pyplot

15% 小題一:讀取資料

題目說明

• 請讀取 data資料夾內 iris.csv 資料集

答案示意

• (Python) 以下提供前五筆輸出作為參考:

| ## | Sepal.Length | Sepal.Width | Petal.Length | Petal.Width | Species |
|------|--------------|-------------|--------------|-------------|---------|
| ## 0 | 5.1 | 3.5 | 1.4 | 0.2 | setosa |
| ## 1 | 4.9 | 3.0 | 1.4 | 0.2 | setosa |
| ## 2 | 4.7 | 3.2 | 1.3 | 0.2 | setosa |
| ## 3 | 4.6 | 3.1 | 1.5 | 0.2 | setosa |
| ## 4 | 5.0 | 3.6 | 1.4 | 0.2 | setosa |

15% 小題二:次數分配表

題目說明

• 請計算 Species 欄位之次數分配表

答案示意

• (Python) 輸出應如下:

setosa 50
virginica 50
versicolor 50

Name: Species, dtype: int64

30% 小題三:k-means 集群

題目說明

- 使用 k-means 進行集群,群數為 3,並將各元素之集群結果輸出
- 因集群結果具隨機性質,有集群差異屬正常
 - 若想驗證結果可以透過隨機種子的設定來達成(此部分非必要執行)
 - Python: random state=1
- 提示:
 - Python 使用 KMeans 函數 (透過 from sklearn.cluster import KMeans 載入)

答案示意

• (Python)輸出應如下:

```
## KMeans(algorithm='auto', copy_x=True, init='k-means++', max_iter=300,
## n_clusters=3, n_init=10, n_jobs=None, precompute_distances='auto',
## random_state=1, tol=0.0001, verbose=0)
```

20% 小題四:分組計算

題目說明

- 請計算每個 Species 種類的集群結果
 - 若無法取得集群結果,可自行產生模擬結果並作答此題

答案示意

- 因作答方式可能不同,輸出之物件類型不需完全相同
- (Python) 輸出示意如下:
 - 原 setosa 種類之集群結果,皆分至第 1 群
 - 原 versicolor 種類之集群結果,分至第0 群的有48 個樣本、分至第3 群的有2 個樣本
 - 原 virginica 種類之集群結果,分至第2 群的有36 個樣本、分至第0 群的有14 個樣本

```
## KMeans(algorithm='auto', copy_x=True, init='k-means++', max_iter=300,
          n_clusters=3, n_init=10, n_jobs=None, precompute_distances='auto',
##
          random_state=None, tol=0.0001, verbose=0)
## Species
               cluster
                          50
## setosa
## versicolor 1
                          48
##
                          2
## virginica 2
                          36
##
## Name: cluster, dtype: int64
```

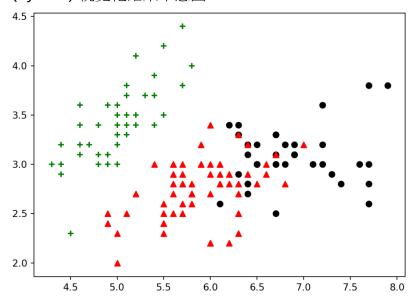
20% 小題五:資料視覺化

題目說明

- 請將集群結果以散點圖(scatter diagram)進行視覺化:
 - (10%) 點的位置:
 - X 軸使用 Sepal.Length
 - Y 軸使用 Sepal.Width
 - (5%)點的顏色使用原始分類(Species)
 - (5%) 點的形狀使用集群結果(cluster)
- 若無法取得集群結果,可自行產生測試點畫一散點圖作答此題

答案示意

• (Python) 視覺化結果示意圖:



題目三: 隨機森林迴歸預測模型

隨機森林是經典的監督式學習算法之一,請透過該算法進行 cars 資料之迴歸數值預測。

- 相關套件提示
 - R 套件: randomForest
 - Python 套件: pandas, from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor

10% 小題一: 讀取資料

題目說明

- 請讀取 3_cars.csv 資料集
 - 相關說明請參考 3_cars 資料說明.pdf

答案示意

• (R)前五筆資料的輸出應如下:

| | speed | dist |
|---|-------|------|
| 0 | 4 | 2 |
| 1 | 4 | 10 |
| 2 | 7 | 4 |
| 3 | 7 | 22 |
| 4 | 8 | 16 |

• (Python)前五筆資料的輸出應如下:

```
## speed dist
## 0 4 2
## 1 4 10
## 2 7 4
## 3 7 22
## 4 8 16
```

20% 小題二:切分訓練集與測試集

題目說明

- 請以資料筆數的 70%和 30%將 cars 資料隨機抽樣分為兩份,訓練集與測試集
 - 因具有隨機性質,抽樣結果可能不同,這部分不硬性規定,但若希望與答案示意結果相同可參考下方設定:
 - R: set.seed(1)
 - Python: random_state=1 (此部分非必要執行)

答案示意

• (R) 輸出應如下:

```
## [1] "訓練集"
## speed dist
        7
## 4
             22
## 39
        20
             32
## 1
        4
             2
        18
## 34
             76
## 23
        14
             80
## 43
        20
             64
## 14
        12
             24
## 18
        13
             34
## 33
        18
             56
## 21
        14
             36
## 41
        20
             52
## 10
        11
             17
## 7
        10
             18
## 9
        10
             34
## 15
        12
             28
## 40
        20
             48
## 25
        15
             26
## 47
        24
             92
## 12
        12
             14
## 36
        19
             36
## 48
        24
             93
## 20
        14
             26
## 3
        7
             4
           10
## 6
        9
## 49
        24 120
## 26
        15
             54
## 27
        16
             32
## 31
        17
             50
## 29
        17
             32
## 22
        14
             60
## 32
        18
            42
## 24
        15
             20
## 8
        10
             26
## 35
        18
           84
           46
## 37
        19
## [1] "測試集"
##
     speed dist
## 2
       4
             10
## 5
        8
             16
## 11
             28
        11
## 13
        12
             20
## 16
        13
             26
## 17
        13
             34
## 19
        13
             46
## 28
        16
             40
## 30
        17
             40
## 38
        19
             68
## 42
        20
             56
## 44
        22
             66
## 45
        23
             54
## 46
        24
             70
## 50
        25 85
```