# 天氣與人工智慧 機器學習實作

資料清理數據前處理-4

2022/11/23

### 知識地圖 探索式數據分析 相關係數的EDA

#### 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

探索式 數據分析 Exploratory Data Analysis

特徵
工程
Feature
Engineering

模型

参數調整
Fine-tuning
Ensemble 非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction

探索式數據分析 Exploratory Data Analysis (EDA)

### 統計值的視覺化

相關係數 核密度函數 離散化

繪圖排版

常用圖形

模型體驗

# 本節重點

• 可以用相關係數來迅速找到和預測目標最有線性關係的變數

• 相關係數通常搭配散布圖來一起瞭解預測目標和變數的關係

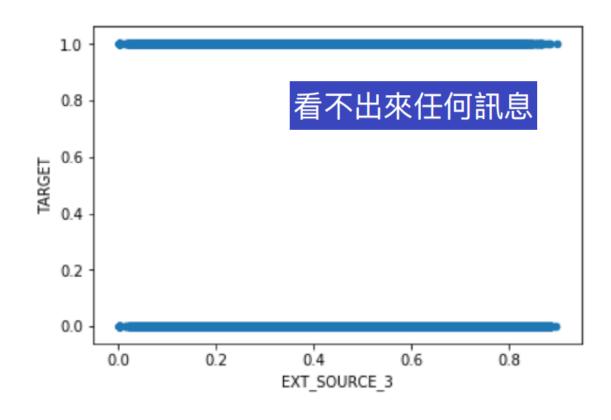
# 相關係數實作

• 列出目標與所有欄位之間相關係數,數值最大及最小各 15 個

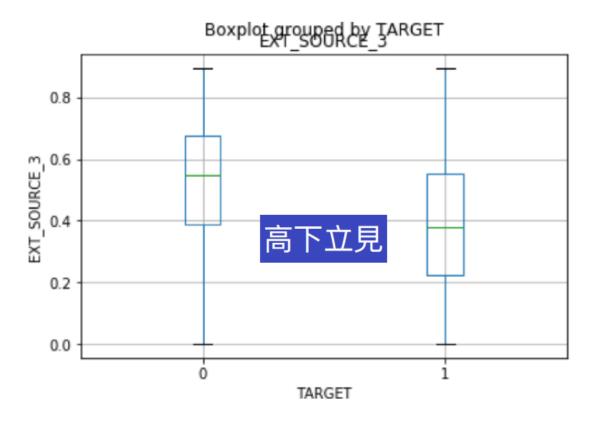
- 利用相關係數的結果觀察有興趣的欄位與目標或其他欄位的相關 係數,並嘗試找出有趣的訊息
  - 最好的方式當然是畫圖,舉例來說,我們知道 EXT\_SOURCE\_3 這個欄位和 TARGET 之間的相關係數是 -0.178919 (在這個資料集已經是最負的),那我們可以以 EXT\_SOURCE\_3 為 X 軸,TARGET 為 Y 軸,把資料畫出來。

## Tips: 遇到 y 的本質不是連續數值時

#### 直接以原始數值繪圖

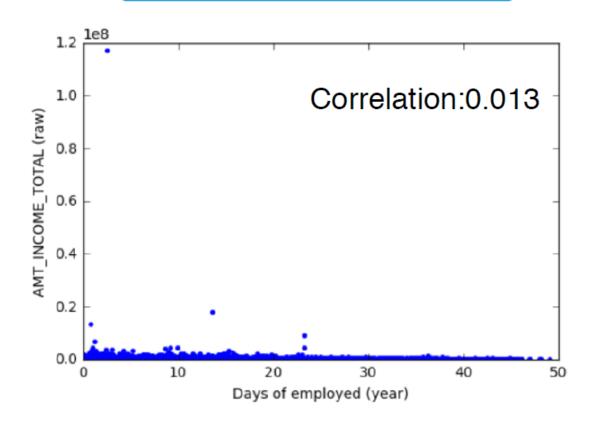


### 可以換一個角度來看

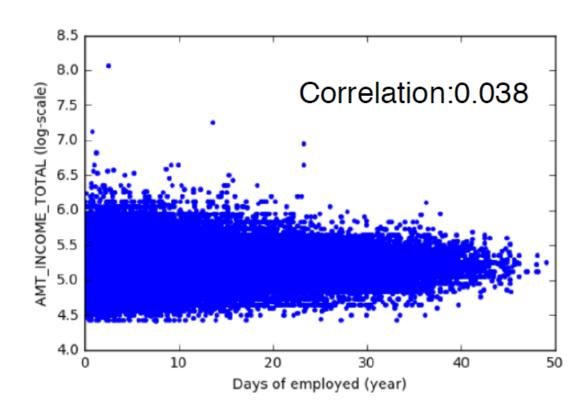


## Tips: 檢視不同數值範圍的變數

#### 直接以原始數值繪圖



### 將 Y 軸轉換 (log-scale)





### 知識地圖 探索式數據分析 核密度函數

#### 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction

探索式數據分析 Exploratory Data Analysis (EDA)

#### 統計值的視覺化

 相關係數
 繪圖排版

 核密度函數
 常用圖形

 離散化
 模型體驗

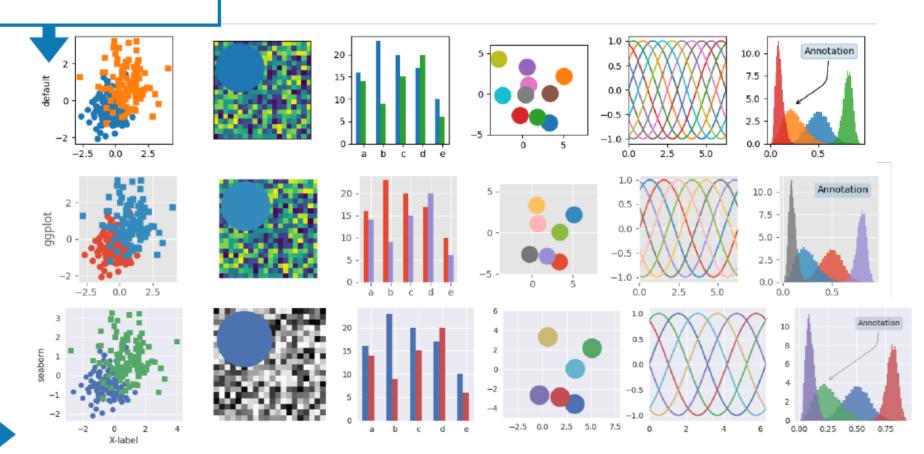
### 繪圖風格

plt.style.use('default') # 不需設定就會使用預設 plt.style.use('ggplot')

plt.style.use('seaborn') # 或採用 seaborn 套件繪圖

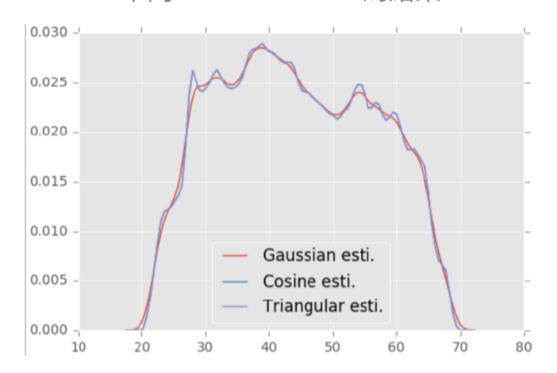
### 轉變繪圖風格的目的

用已經被設計過的風格, 讓觀看者更清楚明瞭, 包含色彩選擇、線條、 樣式等。



### Kernel Density Estimation (KDE)





### 採用無母數方法畫出一個觀察變數的機率密度函數

某個X出現的機率為何

- \_\_\_\_ Density plot 的特性
  - 歸一:線下面積和為 1
  - 對稱:K(-u) = K(u)
- 常用的 Kernel function
  - Gaussian (Normal dist)
  - Cosine



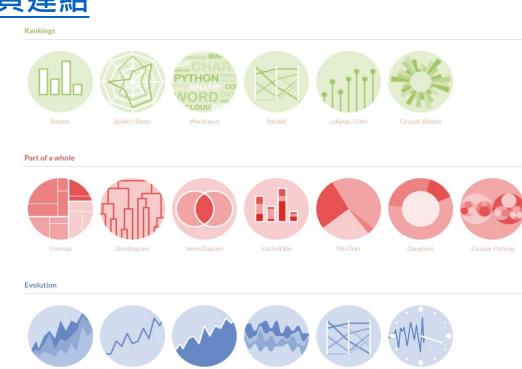
- 繪圖靈感資源參考
  - 1. Python Graph Gallery (圖表參考)

這裡整合了 Python 許多繪圖函數的寫法, 同學可以依據自己的喜好與資料形式, 挑選適合的圖形寫作, 並不需要全部看懂, 只需要當成查詢用的工具手冊即可網頁連結



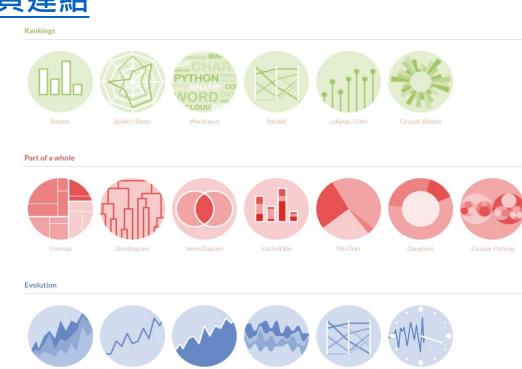
- 繪圖靈感資源參考
  - 2. R Graph Gallery

這裡整合了 R 許多繪圖函數的寫法, 與上面的網站是相關網站, 如果較擅長使用 R 做資料科學, 可以先從這邊參考 網頁連結



- 繪圖靈感資源參考
  - 2. R Graph Gallery

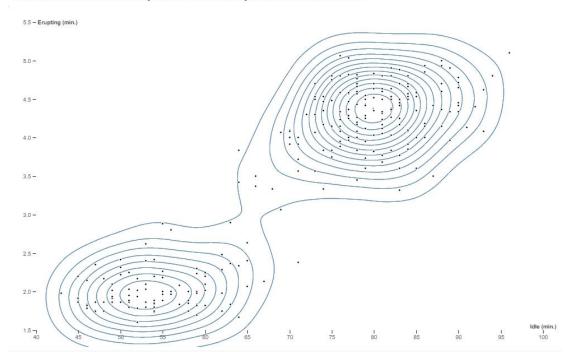
這裡整合了 R 許多繪圖函數的寫法, 與上面的網站是相關網站, 如果較擅長使用 R 做資料科學, 可以先從這邊參考 網頁連結



- 繪圖靈感資源參考
  - 3. R Graph Gallery (Interactive plot, 互動圖)

可以由 R 語言繪製出的互動圖表, 也是提供同學查詢之用 網頁連結
Density Contours

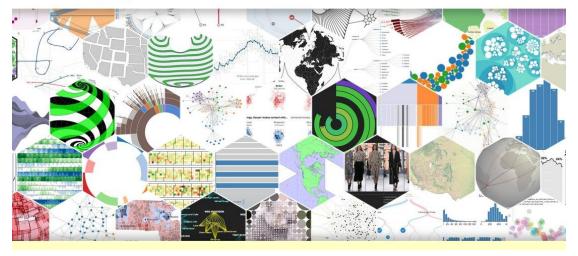
This chart shows the relationship between idle and eruption times for Old Faithful.



- 繪圖靈感資源參考
  - 4. D3.js

D3.js 是知名的 JavaSrcipt 網頁繪圖套件, 如果您是前端工程師, 熟練D3.js 將可使您的網頁圖表豐富起來網頁連結





# 補充資料

- 核密度估計基礎 1 網頁連結
- 核密度估計基礎 2 網頁連結
  - 如果您是對核密度估計函數 (Kernel Density Estimation, KDE) 理論有更多的求知慾, 歡迎來到上述兩個網站, 裡面詳盡的解說可提供您查閱
- · Seaborn 套件如果發生錯誤的解決辦法 網頁連結

使用 Seaborn 時, 萬一出現問題 DLL load failed 怎麼辦? 這段討論提供您解決之道

### 知識地圖 探索式數據分析 離散化與EDA

#### 機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

探索式 動態分析 Exploratory Data Analysis

特徴 工程 Feature Engineering

特徴 関連 Model selection

参数調整 Fine-tuning

集成 Ensemble 非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

|降維 Dimension Reduction

探索式數據分析 Exploratory Data Analysis (EDA)

#### 統計值的視覺化

核密度函數離散化

繪圖排版

常用圖形

模型體驗

# 本節重點

• 了解離散化連續數值的意義以及方法

### 連續型變數離散化

#### Goal

- ●變得更簡單 (可能性變少了)
  - 假設年齡 0-99 (100 種可能性) >> 每 10 歲一組 (10 種可能性)
- ●離散化的變數較穩定,假設年齡 > 30是 1,否則 0。 如果沒有離散化,outlier 「年齡 300歲」 會給模型帶來很大的干擾。

#### 關鍵點

- ●組的數量
  - 一樣以年齡為例子,每 10 歲一組就會有 10 組
- ◎組的寬度
  - 一組的寬度是 10 歲

### 連續型變數離散化

### 主要的方法

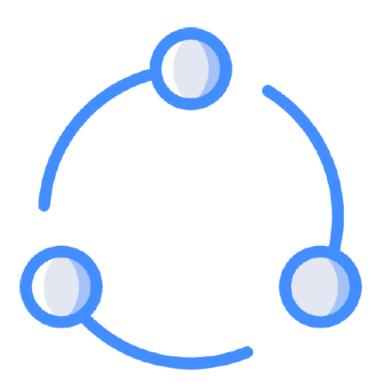
●等寬劃分:按照相同寬度將資料分成幾等份。缺點是受到異常值的影響比較大。

●等頻劃分:將資料分成幾等份,每等份資料裡面的個數是一樣的。

■聚類劃分:使用聚類演算法將資料聚成幾類,每一個類為一個劃分。

除了以上的主要方法,也會因需求而 需要自己定義離散化的方式,如何離 散化是一門學問!

### 重要知識點複習



- 離散化的目的是讓事情變簡單、減少 outlier 對 分析以及訓練模型的影響
- 主要的方法是等寬劃分 (對應 pandas 中的 cut) 以及等頻劃分 (對應 pandas 中的 qcut)
- 可以依實際需求來自己定義離散化的方式



# 連續特徵的離散化:在什麼情況下可以獲得更好的效果(知乎)

- 這個網頁是個討論串,經由幾個網友的討論與補充,很好地說明了離散化的理由:儲存空間小,計算快,降低異常干擾與過擬合 (ovefitting)的風險,主要想請同學參考**第1位**的回答,至於其他的討論則請同學參考即可。
- 網頁連結