

Day 21 特徵工程

數值型特徵-去除偏態





知識地圖 特徵工程 數值型特徵 - 去除偏態



機器學習概論 Introduction of Machine Learning

監督式學習 Supervised Learning

前處理 Processing 探索式 數據分析 Exploratory Data Analysis

特徵 工程 Feature Engineering

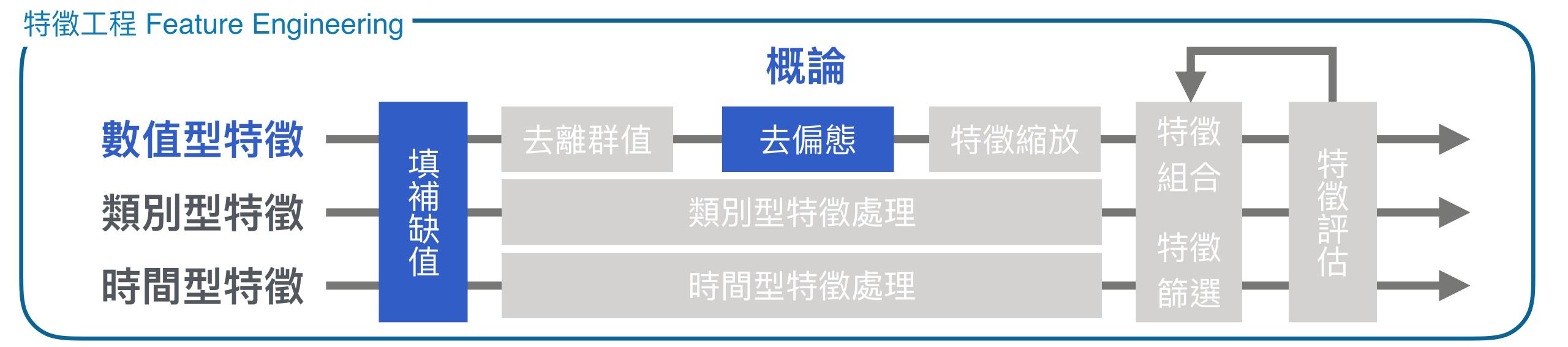
模型 選擇 Model selection

參數調整 Fine-tuning

集成 Ensemble 非監督式學習 Unsupervised Learning

> 分群 Clustering

降維 Dimension Reduction





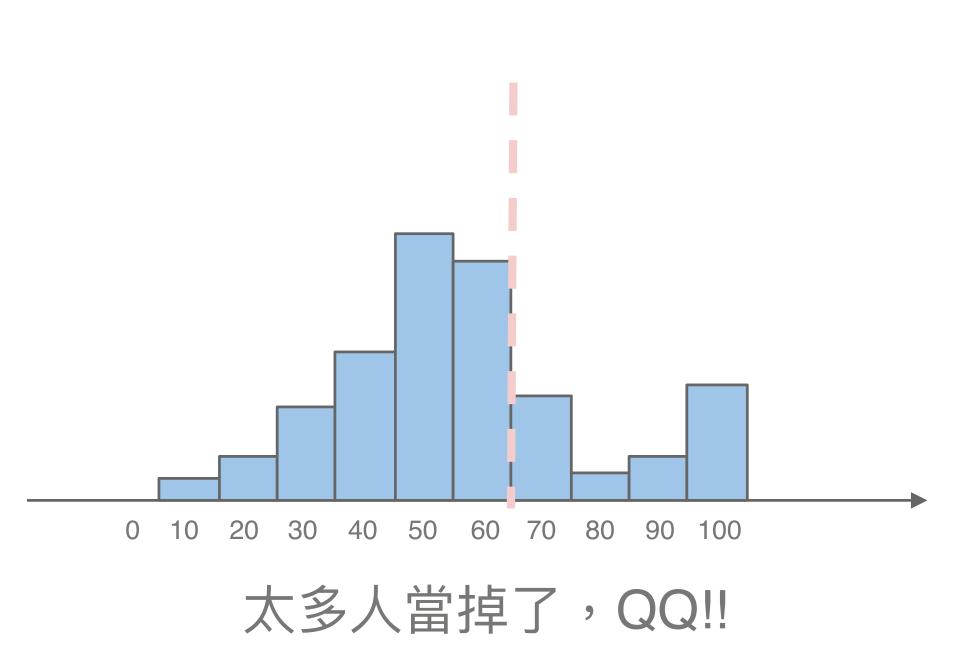
本目知識點目標

- 在哪些情況下,需要對資料去偏態
- 。 去除偏態有哪幾種方式?
- 使用 box-cox 去除偏態時,該注意什麼細節?

去除偏態(1/3)

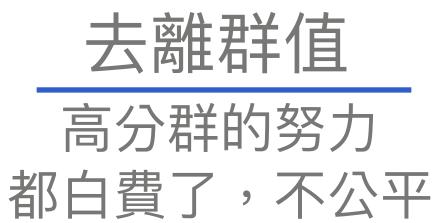


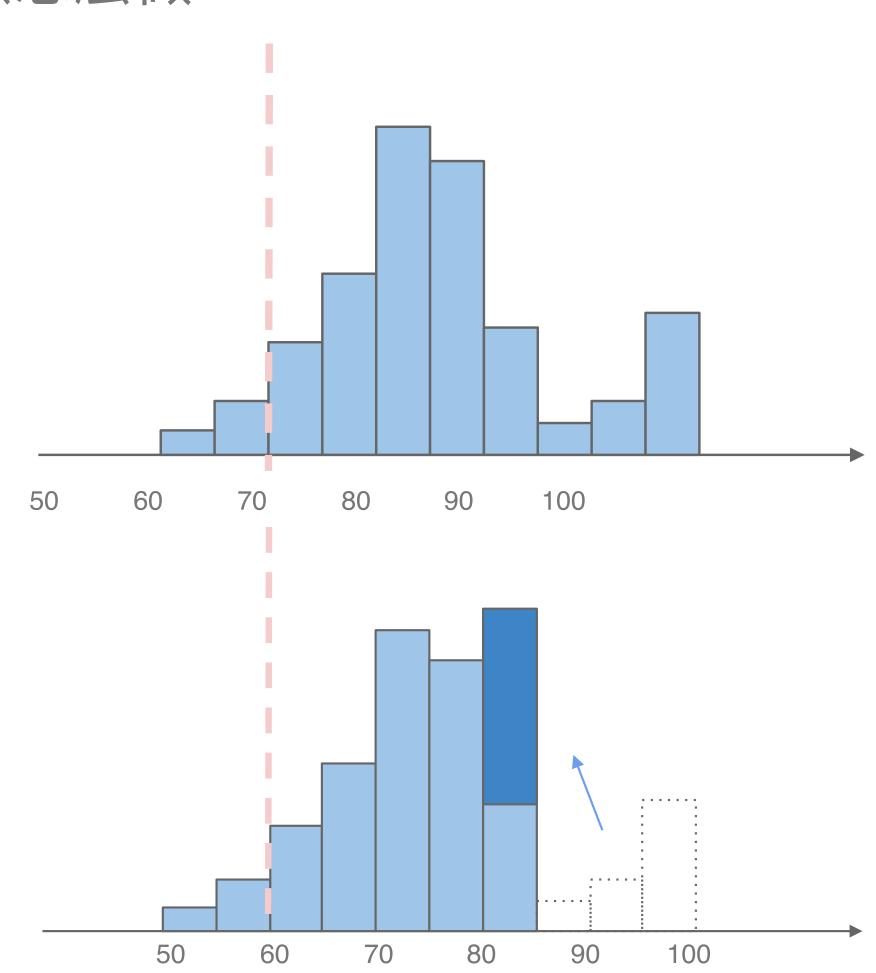
如果你是老師,某次成績分布如左圖 希望當掉的同學不要太多(讓大部分同學都過),你該怎麼做?



標準化(平移)

高低分群體還是 分得太明顯,不好看

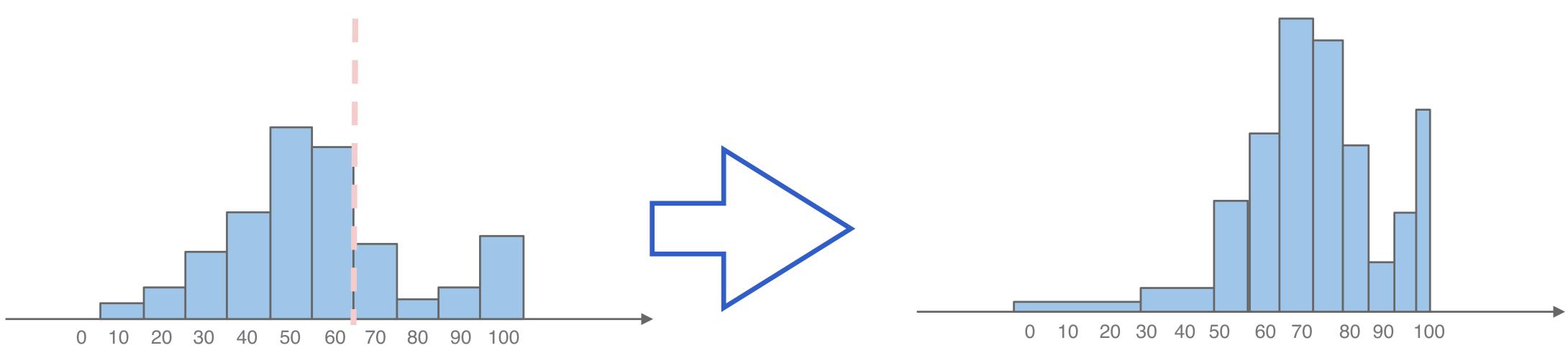




去除偏態(2/3)







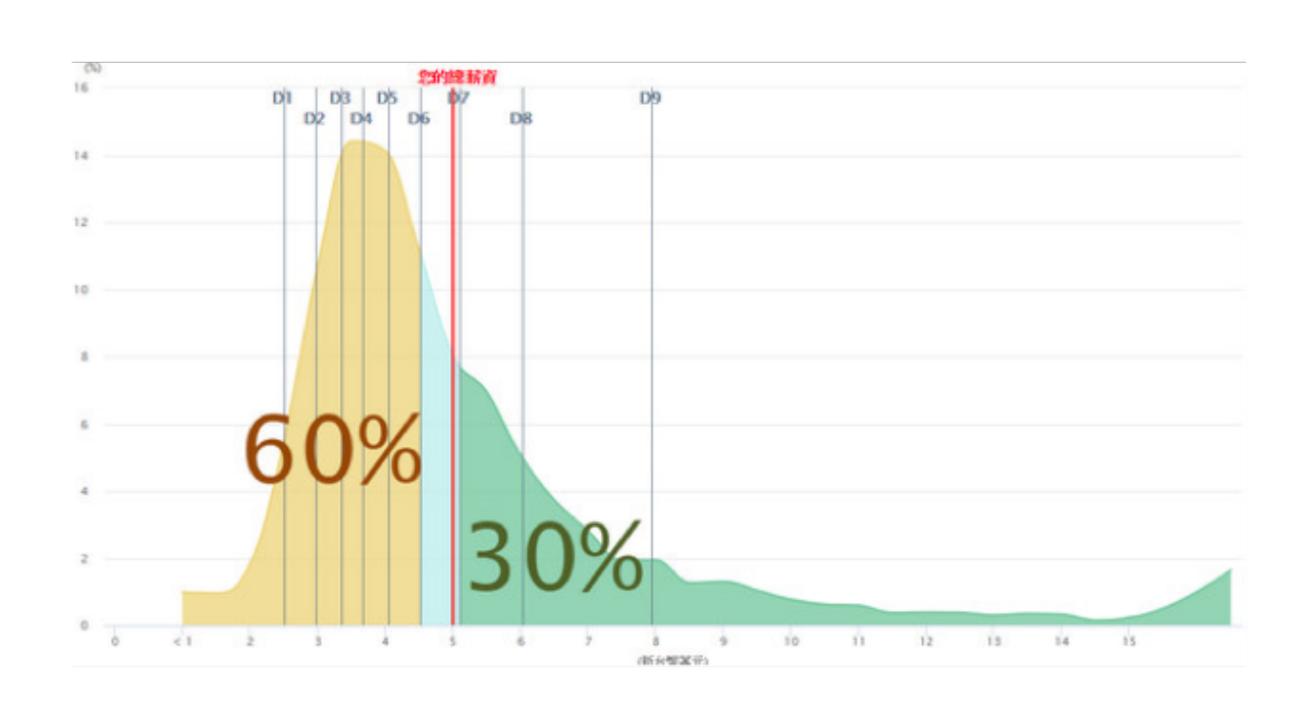
感覺上:考試成績分布越集中在中央,似乎越理想

(其實我們所謂的感覺更合理,意思就是越接近常態分布) 去除偏態的目標在於讓數值更接近常態分布(左右對稱,集中點在中央),讓平均值更具有代表性。

去除偏態(3/3)



平均值更具有代表性又是什麼意思?



例:台灣整體薪資分布

圖源:行政院主計處

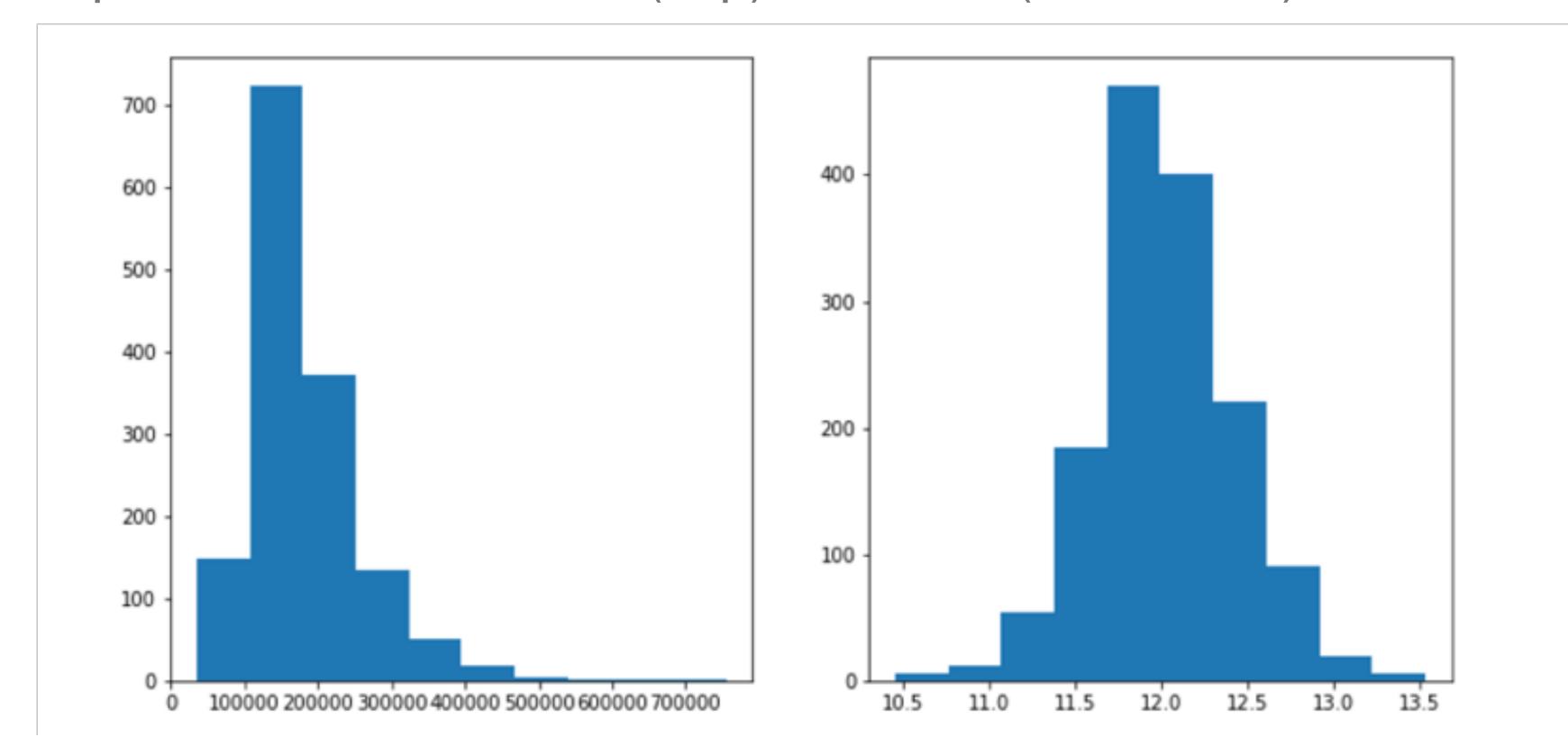
平均值(紅線處) 不具有代表性中位數(D5線) 反而較具代表性

薪資分布中,高薪群的長尾分布造成平均值不具代表性但是對數去偏後的新分布,平均值就比較具有代表性(請見下頁)

複習: 對數去偏(log1p)



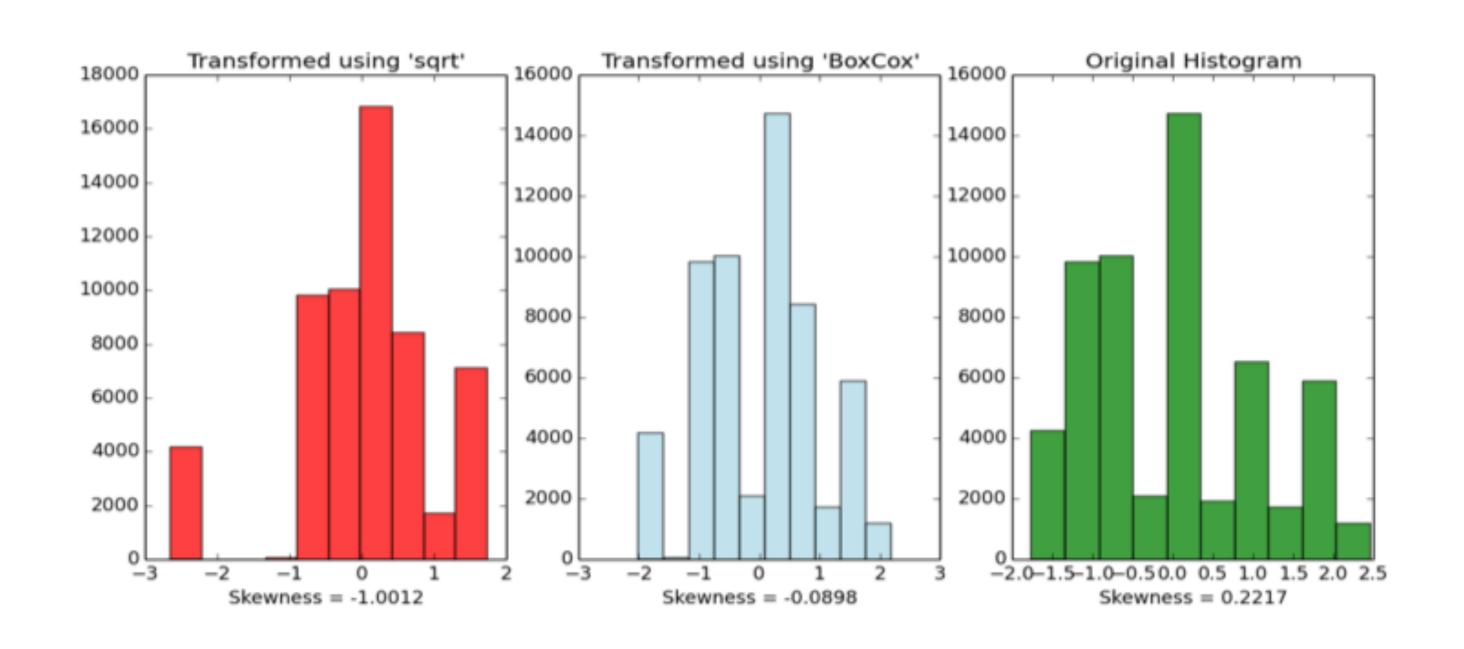
對數去偏就是使用自然對數去除偏態 常見於計數 / 價格這類非負且可能為 0 的欄位 因為需要將 0 對應到 0,所以先加一 (plus one) 再取對數 (log) 還原時使用 expm1,也就是先取指數 (exp) 後再減一 (minus one)



方根去偏(sqrt) / 分布去偏(boxcox)



- 方根去偏(sqrt) 就是將數值減去最小值後開根號,最大值有限時適用 (例:成績轉換)
- 分布去偏(boxcox) 是採用boxcox轉換函數(詳見右表),函數的 lambda(λ) 參數為 0 時等於 log 函數,lambda(λ) 為 0.5 時等於開根號 (即sqrt),因此可藉由參數的調整更靈活地轉換數值,但要特別注意Y的輸入數值必須要為正 (不可為0)

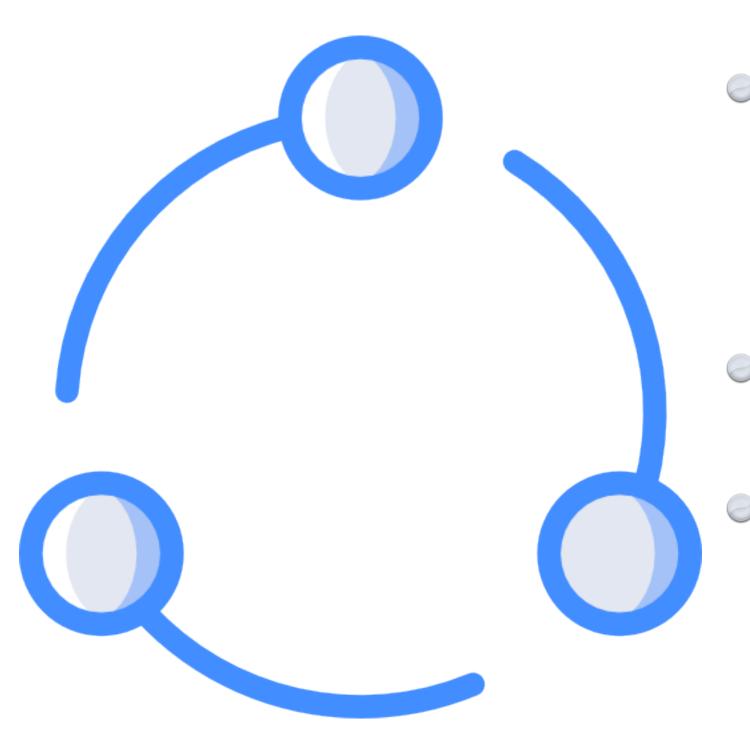


boxcox 參數對照表

commonly used exponents		
λ	Y	
-2	$\frac{1}{Y^2}$	
-1	$\frac{1}{Y}$	inverse transformation
-0.5	$\frac{1}{\sqrt{Y}}$	
0	logY	logarithmic transformation
0.5	\sqrt{Y}	square root transformation
1	Y	no transformation
2	Y^2	quadratic transformation

重要知識點複習





- 當離群資料比例太高,或者平均值沒有代表性時,可以 考慮去除偏態
- 去除偏態包含:對數去偏、方跟去偏以及分布去偏
- 使用 box-cox 分布去偏時,除了注意λ參數要介於 0

到 0.5 之間,並且要注意轉換前的數值不可小於等於 0



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

