作業 1: 資料進得來,分析出得去,信用金融大數據

1. 請依" clean required" 一欄對 CRX.csv 進行資料之匯入與清理及轉換

(transfer to) • (43%)

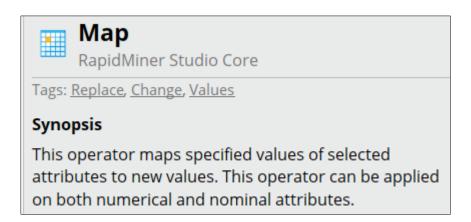
| Attribute | Defined | Transfer to | Clean required | 檢查是否完成 |
|---|---|---|----------------------|--------|
| Gender a/b | Female/male | 0/1 | Judge yourself (5%) | V 完成 |
| Age | age | | | Skip |
| Debt | Outstanding debt (feature has been scaled) | | | Skip |
| Married | Married, u=Single/Divorced/etc, y=Married | 0/1 (5%) | | V 完成 |
| BankCust omer g/p | BankCustomer Bank customer, 0=does not have a bank account, 1=has a bank account | 0/1 | Judge yourself (5%) | V 完成 |
| Industry c, d, cc, i, j, k, m, r, q, w, x, e, aa, f | | Communic ationServic es Consumer Discretiona ry ConsumerS taples Education Energy Financials Healthcare | Judge yourself (10%) | V 完成 |

| | | r | 1 | 1 |
|------------------------------------|--|--|--|--------------|
| Ethnicity | Ethnicity | 8. Industrials 9. Informatio nTechnolo gy 10. Materials 11. Real Estate 12. Research 13. Transport Utilities Asian | 1. 請移除缺漏值. | V 完成 |
| v, h, bb, j, n, z, dd, ff, o | Lumenty | Black Latino Other White | 請移除筆數過少的值.→改用Merge 合併資料 Judge yourself(10%) | |
| YearsEmp loyed | Years employed | | | Skip |
| Prior default t, f. | Prior default, 0=no prior defaults, 1=prior default | 0/1 | Judge yourself (2%) | V 完成 |
| Employed t, f. | Employed, 0=not employed, 1=employed | 0/1 | Judge yourself (2%) | V 完成 |
| Credit score | Credit score (this feature has been scaled) | | | Skip |
| Drivers license, t, f. | 0=no license, 1=has license | 0/1 | Judge yourself (2%) | V 完成 |
| Citizenship g/p/s | Citizenship, either ByBirth, ByOtherMeans or Temporary | ByBirth, ByOtherMeans or Temporary | Judge yourself (5%) | V 完成 |
| ZipCode Income | Income (this feature has been scaled) | | Remove | V 完成 Skip |
| | , | l | | |

| Approved, | 0=not approved, 1=approved | 0/1 | Judge yourself (2%) | V 完成 |
|-----------|----------------------------|-----|---------------------|------|
| +/- | | | | |

1. 請貼出您的 process. (12%)

【資料轉換】



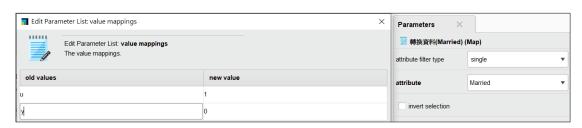
- ※ 建議先 replace,再刪除遺失值。
- →這樣筆數比較能與原始資料比對確認
- Gender

$$a\rightarrow 0$$
, $b\rightarrow 1$



Married

$$u\rightarrow 1, y\rightarrow 0$$

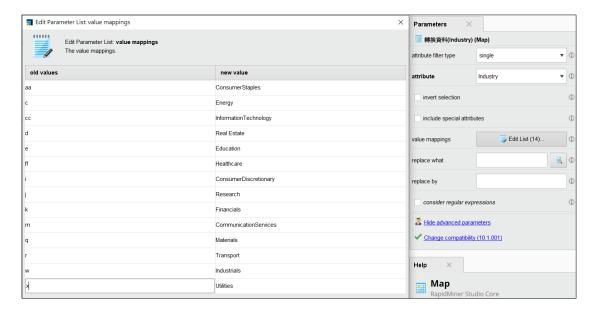


BankCustomer

$$q\rightarrow 1, p\rightarrow 0$$

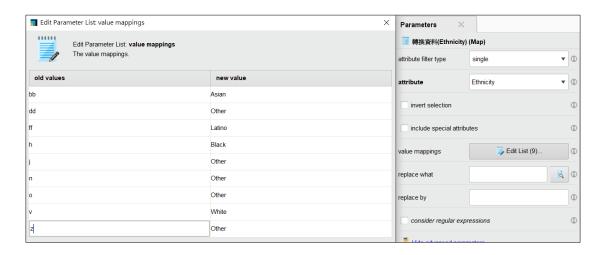


Industry



Ethnicity

■ Transfer 轉換

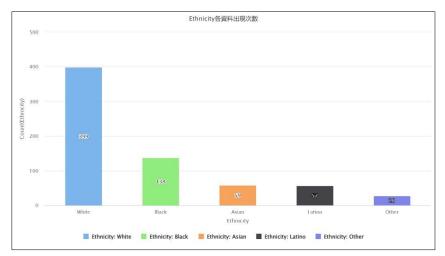


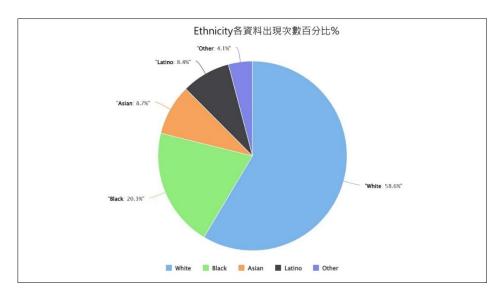
■ 移除缺漏值



■ 移除筆數過少的值

| Ethnicity | 次數 | 百分比 |
|-----------|-----|-----|
| White | 399 | 59% |
| Black | 138 | 20% |
| Asian | 59 | 9% |
| Latino | 57 | 8% |
| Other | 28 | 4% |







(圓餅圖中,我在這邊輸入公式"{point.name}:

point.percentage:.1f}%"來顯示百分比%)

- ◆ Other 僅 28 筆資料,占 4%
- ◆ Latino 僅 57 筆資料,占 8%
- ◆ Asian 僅 59 筆資料,占 9%

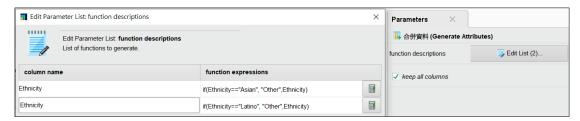
以上個人認為皆筆數過少,因此移除 Other、Latino 及 Asian。



★ 爭議:什麼是筆數過少的欄位?要少於多少筆數才認為該資料筆數過

少?

解題:與老師討論後,要藉著 Domain Knowledge 及 Background 來 判斷資料是否過少以及是否應當刪除此筆資料,並且老師分享,根據經驗,通常若少於 1%才算資料較少,因此在這題目我改用 Merge,將 Other、Latino 及 Asian 合併為 Other。



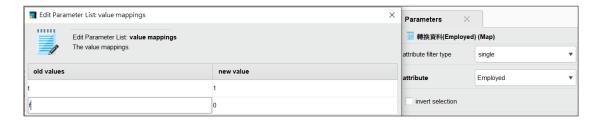
| Index | Nominal value | Absolute count |
|-------|---------------|----------------|
| 1 | White | 399 |
| 2 | Other | 144 |
| 3 | Black | 138 |

PriorDefault

$$t\rightarrow 1$$
, $f\rightarrow 0$

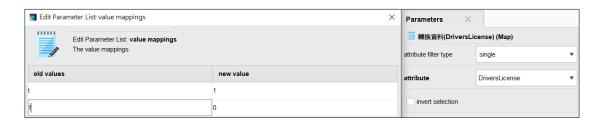


Employed



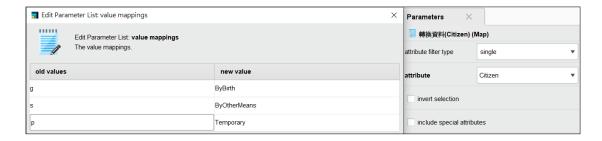
DriversLicense

$$t\rightarrow 1, f\rightarrow 0$$



Citizen

 $g \rightarrow ByBirth$, $s \rightarrow ByOtherMeans$, $p \rightarrow Temporary$

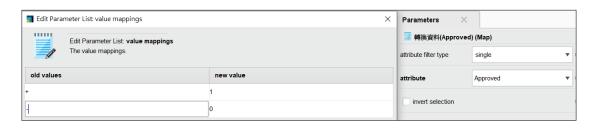


• Remove ZipCode

| Parameters X | | | | |
|--|--------------------|---|--|--|
| Select Attributes | | | | |
| type | exclude attributes | 1 | | |
| attribute filter type | one attribute ▼ | 1 | | |
| select attribute | ZipCode ▼ | 1 | | |
| also apply to special attributes (id, label) | | | | |

Approved

$$+\rightarrow 1, -\rightarrow 0$$



● Process 步驟流程



- 2. 太棒了,現在我們終於可以開始進行一些敍述統計了,
 - 2-1 (10%)請問您最後留下幾筆資料? 還有缺漏值嗎? 那些欄位?
 - 2-3 (10%) 您建議怎麼處理這些缺漏值,請說明並進行必要之處置

Ans:

● 最後留下 681 筆資料(移除 9 筆 Ethnicity 為缺漏值的資料). 仍有缺漏值,分別為: Gender、Age、Married、BankCustomer

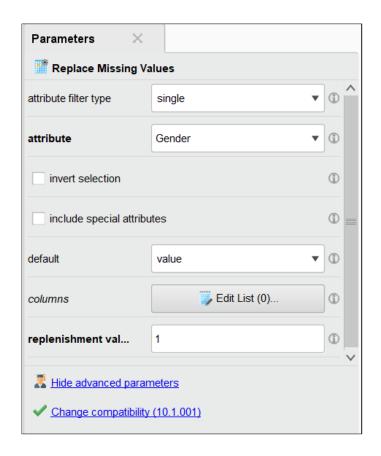
其中有些欄位疑似人為輸入錯誤,包含 Married (I)、BankCustomer (gg)

ExampleSet (681 examples, 0 special attributes, 15 regular attributes)

- 處理缺漏值
 - Gender→10 筆缺漏值

| 各組性別人數統計 | | | | |
|-----------|------|------|--|--|
| Ethnicity | 0.女性 | 1.男性 | | |
| White | 109 | 283 | | |
| Black | 47 | 90 | | |
| Other | 52 | 90 | | |

由上表得知男性佔多數,性別為類別資料,補最常出現的值(1.男性)。



■ Age→12 筆缺漏值

承上題表格格式·我也會將資料依據 Ethnicity 種族及 Gender 性別分組,計算各組的中位數,條件化補中位數。

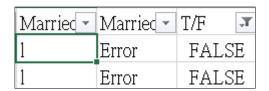
| 各組性別年齡中位數 | | |
|-----------|--------|--------|
| Ethnicity | 0.女性 | 1.男性 |
| White | 24.625 | 27.58 |
| Black | 25.17 | 30.67 |
| Other | 31.835 | 34.625 |

(因為尚未找到用 RapidMiner 計算中位數的最佳方式,所以上圖我是用 Excel 的 Median 函數來算出中位數。)

之所以補上中位數,而非平均數,是因為平均數會受到最高值或最小值影響;再者我們無法確定是均勻的資料分布。

■ Married→2 筆錯誤資料

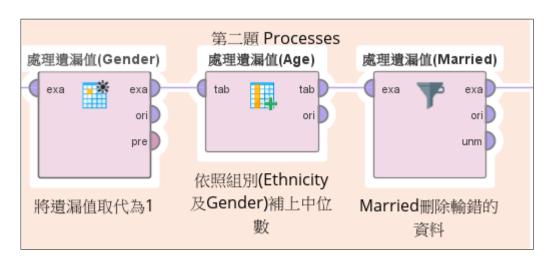
該資料欄位預設僅 u 及 y · 但卻出現了 I · 推測是人為輸入錯誤 · 且無法回推正確值 · 因此我會刪除這兩筆資料 。



■ BankCustomer→2 筆錯誤資料

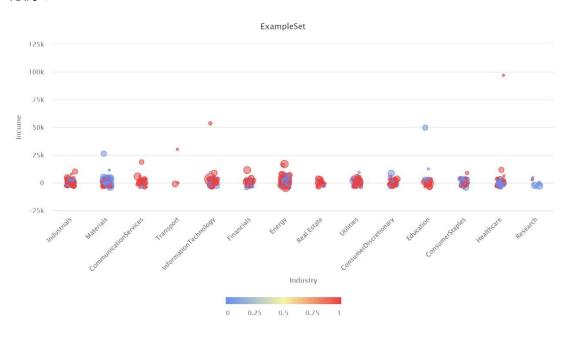
再刪除 Married 錯誤的資料後·BankCustomer 也跟著一起處理好了。

● Process 步驟流程



3. 有圖有真相,請畫出 2 張圖,並加以說明。(25%)

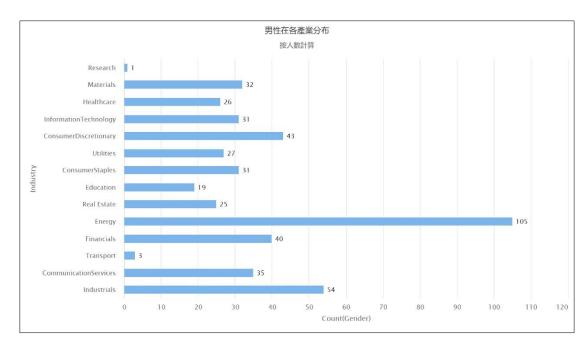
範例:

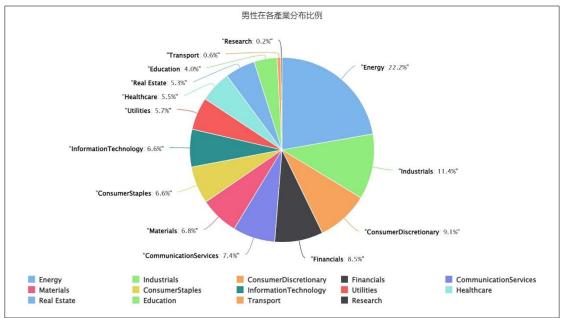


ExampleSet



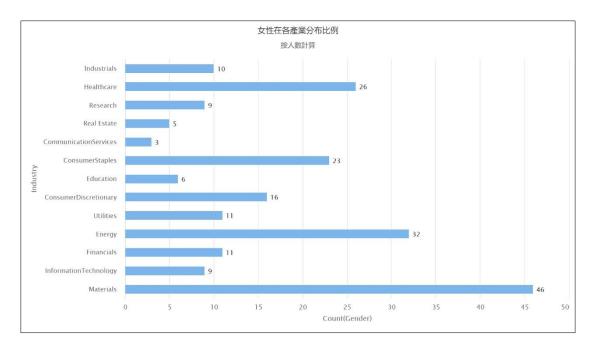
- 第一個議題:男女在各產業的分佈。
 - 1.男性→總共 472 筆

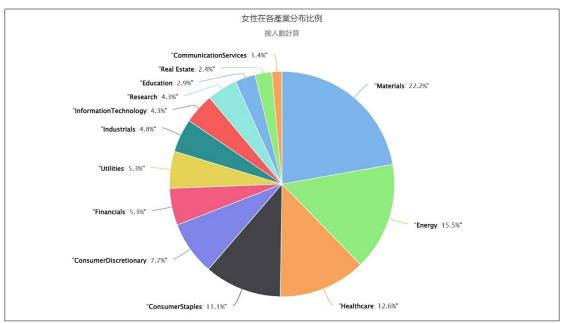




當中以 Energy 佔比 22.2%最多·共有 105 位男性從事 Energy 能源產業相關工作。

■ 1.女性→總共 207 筆



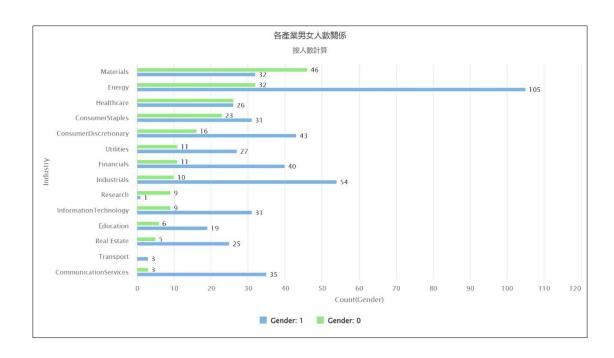


當中以 Materials 佔比 22.2%,共有 46 位女性從事 Materials 材料產業相關工作。

■ Step1:合併長條圖

為了方便檢視男性與女性在各產業的人數,將長條圖合併為一張圖

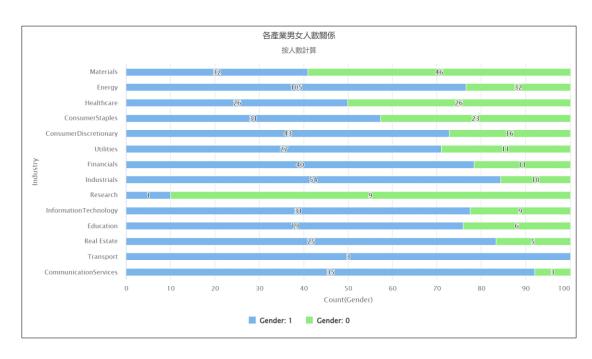
表。



(圖中藍色代表男性;綠色代表女性)

■ Step2 : Stack to 100%

更能看出各產業的男女人數大小 (男多於女或男少於女)



(圖中藍色代表男性;綠色代表女性)

◆ Energy 能源產業當然是男性人數完全輾壓女性人數

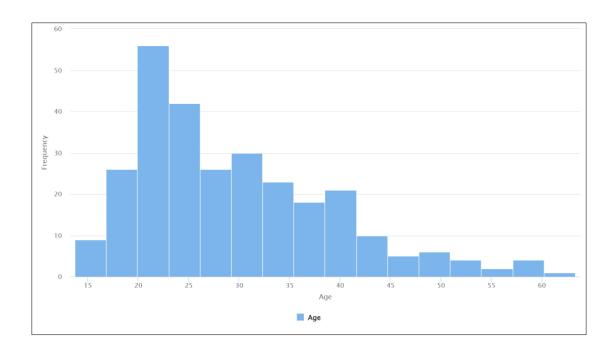
- ◆ 然而 Research 卻呈現女性多於男性,這點讓我有點意外,因為 我所處在的研究室環境或研發產業,可說是男性占居絕對多數。 不過仍得再細看這份數據是如何調查而得到的為主。
- ◆ Transport 是唯一沒有任何女性的產業。
- 第二個議題:如下表格·依據 Ethnicity 種族及 Gender 性別分組‧觀察在填補缺漏值之前‧各年齡層的關係。

(個人作法:會先將年齡的缺漏值移除後,再做計算。)

| 各組性別年齡中位數 | | |
|-----------|--------|--------|
| Ethnicity | 0.女性 | 1.男性 |
| White | 24.625 | 27.58 |
| Other | 31.835 | 34.625 |

| 各組性別年齡平均數 | | |
|-----------|-------------|-------------|
| Ethnicity | 0.女性 | 1.男性 |
| White | 28.44509259 | 29.52572438 |
| Other | 36.7466 | 37.36933333 |

■ WhiteMale 白人男性→總共 283 人



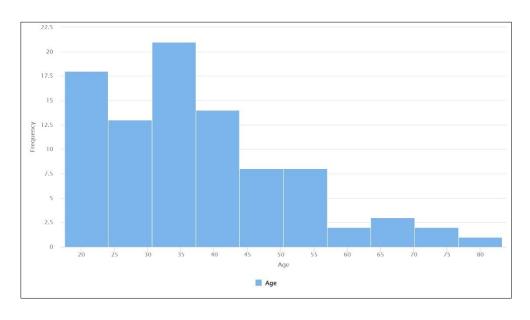
以 19.94-23.04 這年齡層人數最多,約有 56 人,大約佔兩成。

▶ 中位數:27.58

▶ 平均數: 29.52572438

→若以平均數來填補缺漏值,會有些被拉高。(平均數>中位數)

■ OtherMale 其他人種的男性→總共 90 人



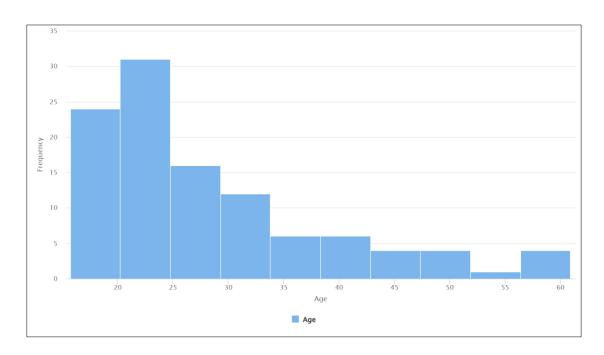
以 30.66-37.25 這年齡層人數最多,約有 21 人,大約佔兩成三。

▶ 中位數:34.625

▶ 平均數:37.36933333

→若以平均數來填補缺漏值,會有些被拉高。(平均數>中位數)

■ WhiteFemale 白人女性→總共 108 人



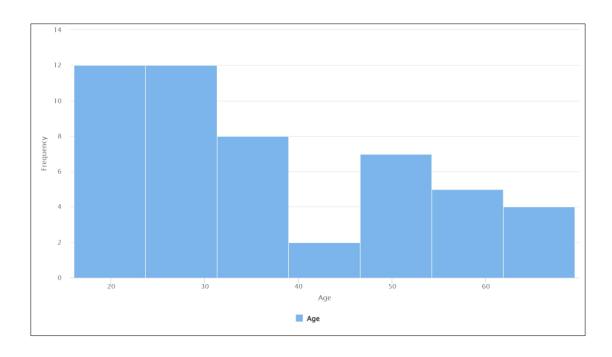
以 20.267- 24.784 這年齡層人數最多,約有 31 人,大約佔兩成九。

▶ 中位數:24.625

▶ 平均數: 28.44509259

→若以平均數來填補缺漏值,會有些被拉高。(平均數>中位數)

■ OtherFemale 其他人種的女性→總共 50 人



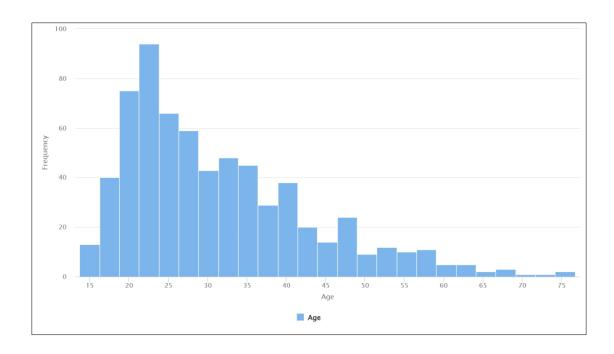
以 16.08-31.34 這年齡層人數最多,約有 24 人,佔四成八。

▶ 中位數:24.625

▶ 平均數:36.7466

→若以平均數來填補缺漏值,會有些被拉高。(平均數>中位數)

■ 若以整體來看,先移除缺漏值的年齡後,會有669筆資料。



以 21.31-23.83 這年齡層人數最多,約有 94 人,約佔一成四。

▶ 中位數:28.42

▶ 平均數:31.45188341

→仍是平均數>中位數·所以我會用中位數來填補缺漏值,以免整體年齡被拉高。

※ Age 年齡的分組是以 RapidMiner 當中的 Turbo Prep 來自動劃分。

Reference:

● 如何重新命名欄名稱

Select Attributes Operator in RapidMiner - Data Mining

https://www.youtube.com/watch?v=tQ7oDnQXhmQ

Replace Missing Values

https://academy.rapidminer.com/learn/video/replace-missing-values