Company Bankrutcy Prediciton

Data Science Final Presentation Group 4

2022-01-13

Group Members

Group4:

108703014 鄭宇傑

108703019 賴冠瑜

108703029 江宗樺

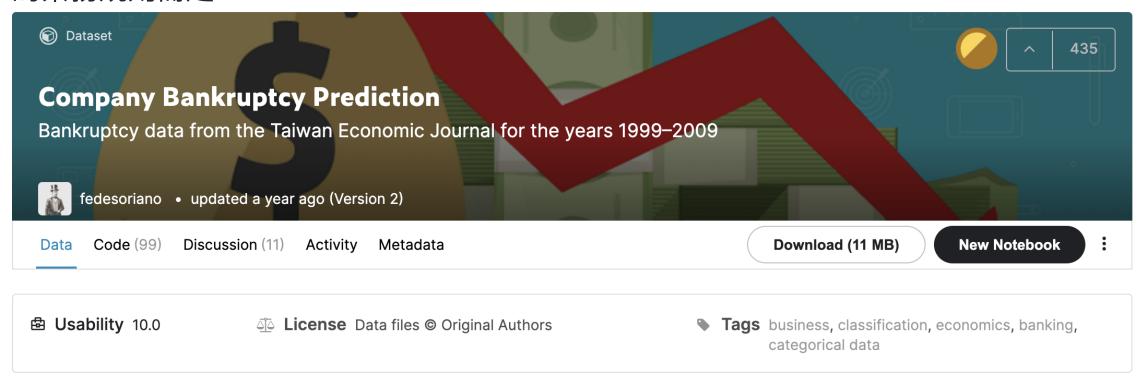
108703030 田詠恩

108304003 張瀚文

資料介紹

資料介紹

1999 年至 2009 年數據來自自台灣經濟日報的統計。公司破產之定義為台灣證券交易所的業務規則而定。



屬性資訊

- X2 ROA(A) before interest and % after tax: Return On Total Assets(A)
- X11 Operating Expense Rate: Operating Expenses/Net Sales
- X13 Cash flow rate: Cash Flow from Operating/Current Liabilities
- X33 Current Ratio
- X92 Degree of Financial Leverage (DFL)
- X85 Liability-Assets Flag: 1 if Total Liability exceeds Total Assets, 0 otherwise
- X94 Net Income Flag: 1 if Net Income is Negative for the last two years, 0 otherwise

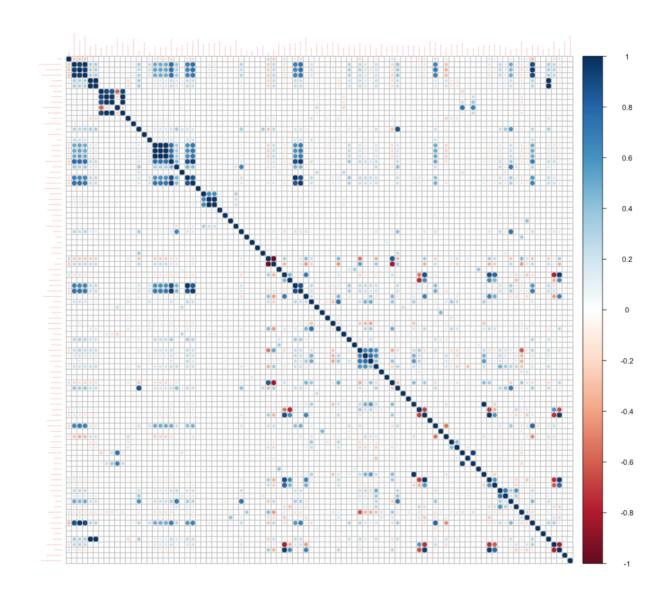
資料分析

Shiny App



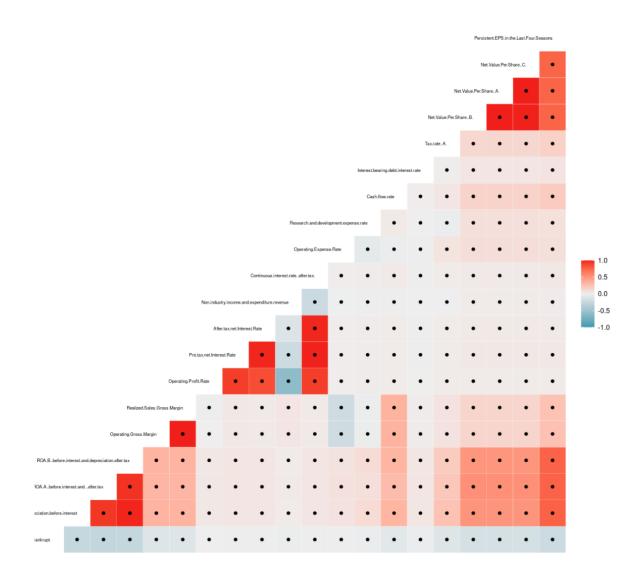
相關係數

該圖顯示了每個特徵對於對方的相關性。圖中 x 及 y 軸為資料的屬性,格子中的顏色越深,代表著兩屬性之間的相關性越高。



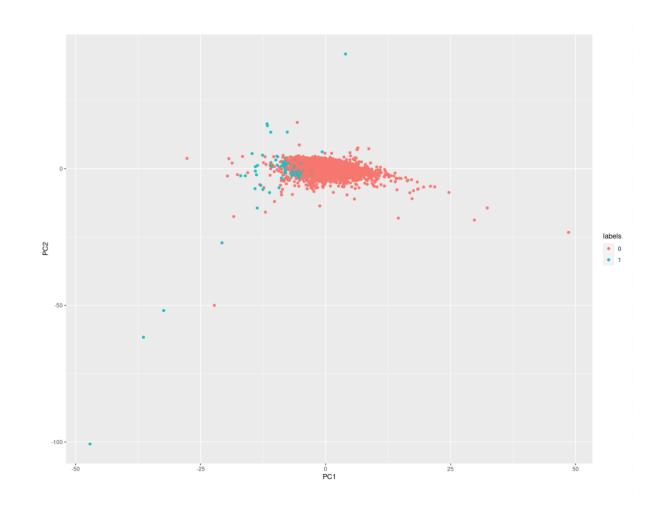
相關係數

該圖顯示了每個特徵對於對方的相關性。圖中 x 及 y 軸為資料的屬性,格子中的顏色越深,代表著兩屬性之間的相關性越高。



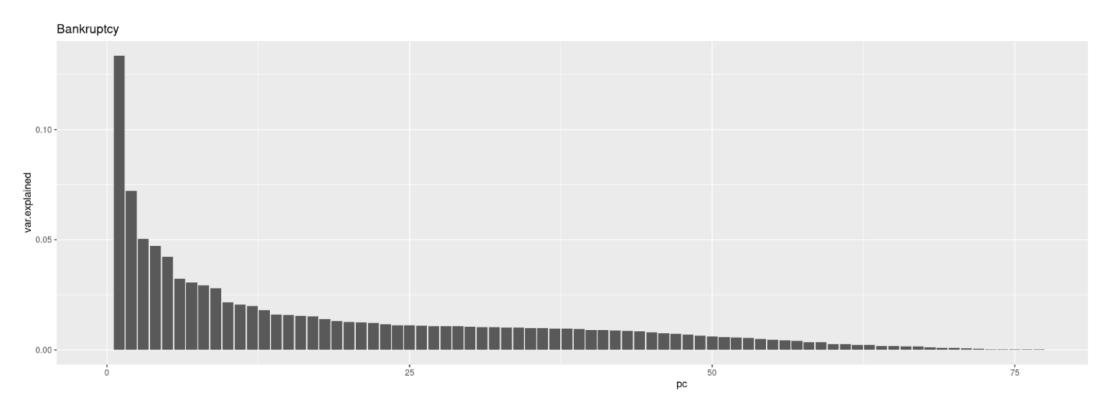
主成份分析

從第一主成份(PC1)到第二主成份 (PC2)可以發現沒有明顯可以分辨破產 與否的成分。

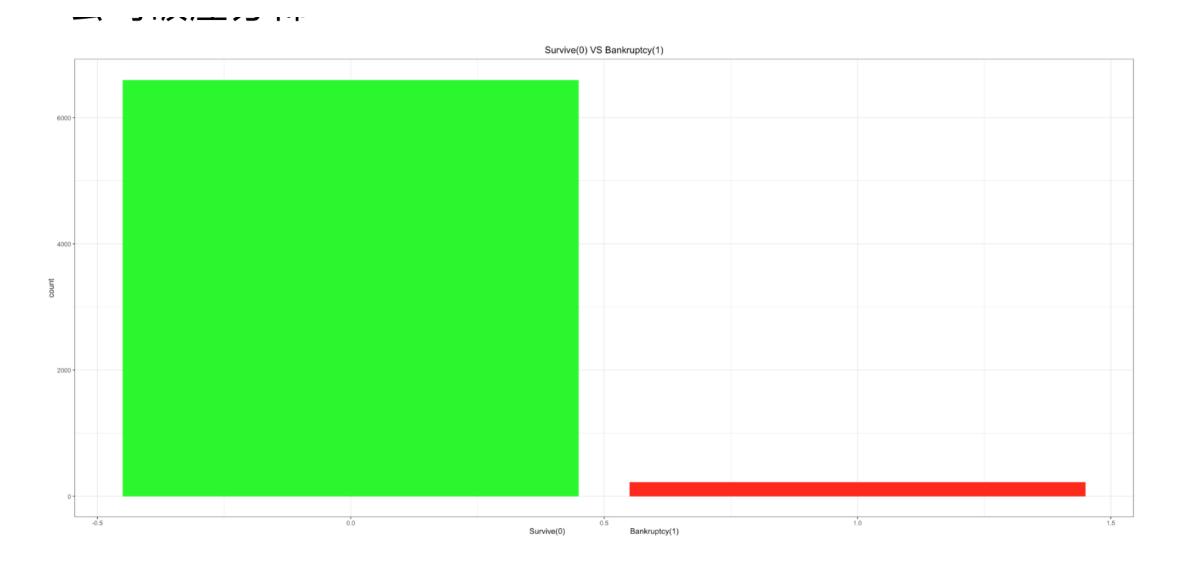


資料解釋度

我們可以看到大約 40 個主成份就解釋了超過 90%的差異。



公司破產分佈



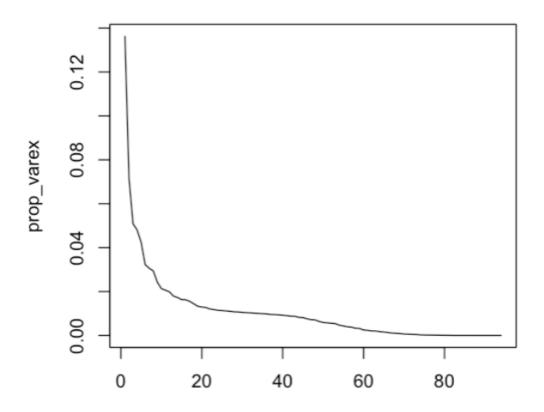
模型評估標準

- 95%以上的資料中的公司都沒有破產(Bankruptcy == 0) 所以全部猜 1 就可以有超級高的 Accuracy (NULL model)
- 我們將目標設定成要盡可能增加 recall。
 嘗試預測出更多可能會倒的公司去對他們做關切或提早做應對措施,並去檢視可能面臨的問題,是這次專題的主要目標。

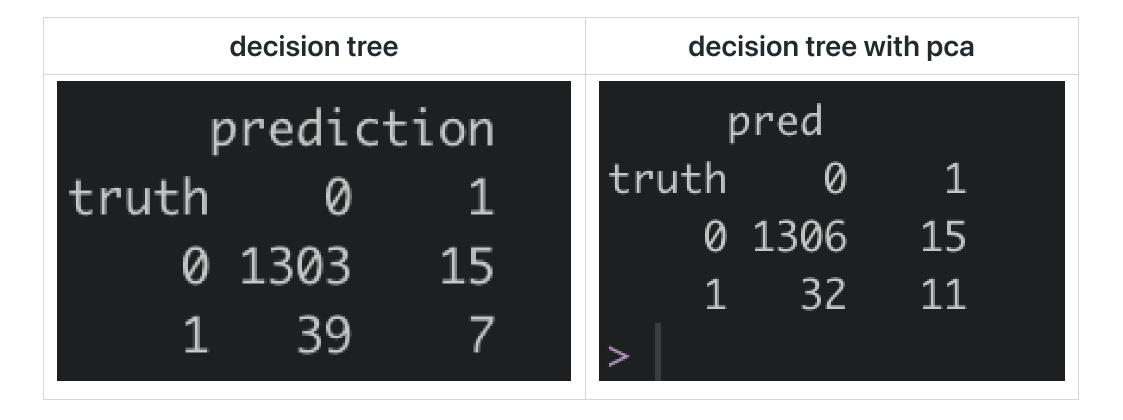
Models

pca 分析 -> 取前 40 個

```
#--- watch pc
std_dev <- pca$sdev
pr_var <- std_dev^2
prop_varex <- pr_var/sum(pr_var)
plot(prop_varex, type = 'lines')</pre>
```



model #1: decision tree



model #1: decision tree

decision tree with pca decision tree print(accuracy) > print(accuracy) [1] 0.9655425 [1] 0.9604106 > print(recall) > print(recall) [1] 0.1521739 [1] 0.255814 > print(precision) > print(precision) [1] 0.3181818 [1] 0.4230769 > print(NegativePrecision) > print(NegativePrecision) [1] 0.9709389 [1] 0.9760837

model #2: random forest



model #2: random forest

random forest decision tree with pca > print(accuracy) > print(accuracy) [1] 0.9560117 [1] 0.9662757 > print(recall) > print(recall) [1] 0.1489362 [1] 0.3617021 > print(precision) > print(precision) [1] 0.2592593 [1] 0.5151515 > print(NegativePrecision) > print(NegativePrecision) [1] 0.9700823 [1] 0.9774606

model #3: logistic regression



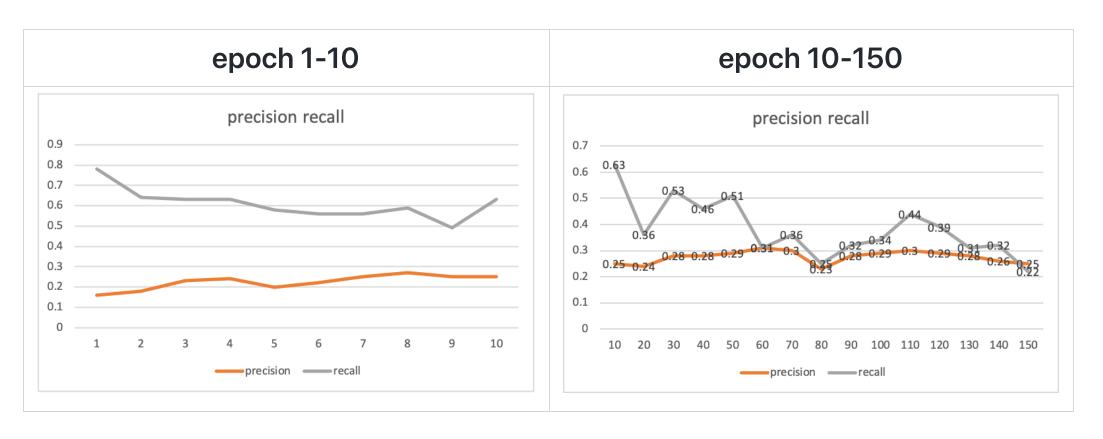
model #3: logistic regression

logistic regression logistic regression with pca print(accuracy) > print(accuracy) [1] 0.9259531 [1] 0.9670088 print(recall) > print(recall) [1] 0.6341463 [1] 0.3170732 print(precision) > print(precision) [1] 0.2321429 0.4333333 > print(NegativePrecision) > print(NegativePrecision) [1] 0.9880192 0.9790105

SMOTE 生成資料

Pytorch

epoch 次數比較



總結

recall	原始資料	透過 PCA 降維處理
Decision Tree	0.15	0.26
Random Forest	0.36	0.15
Logistic Regression	0.32	0.63
Convolution Neural Network	0.78	0.58

問題與討論

- 資料面?
 - 。 資料的收集
 - 。 資料的真實性
- 模型面?
 - 。 資料數量
 - 。 對未來預測的時效性

Reference

https://www.kaggle.com/jerryfang5/bankrutcy-prediciton-by-r/notebook https://www.kaggle.com/seongwonr/bankruptcy-prediction-with-smote https://colab.research.google.com/drive/12wXAyrbX8Ji5J6CNAEIQwtDOaxy8BCIO?usp=sharing