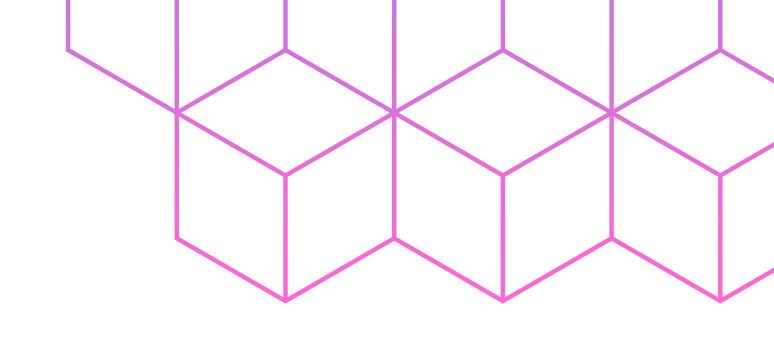
Kaggle 資料集實作

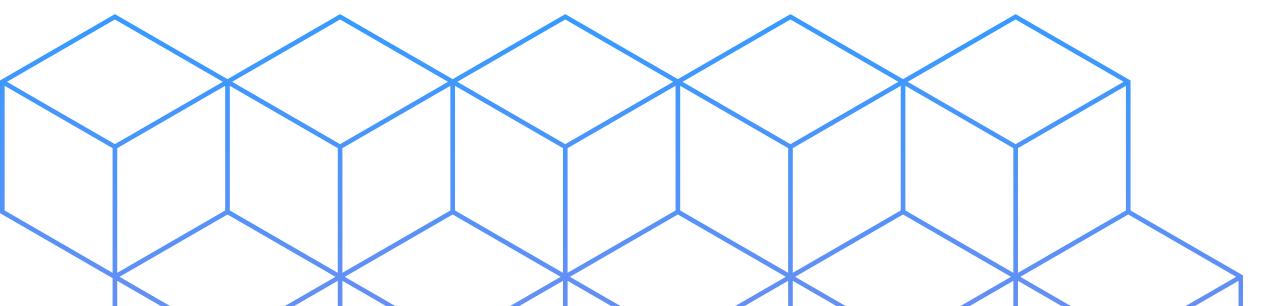
銀行客戶 流失分析報告



張智淵



目錄 3 建立模型 **EDA** 定義問題 結論 資料探索 預測







定義問題

影響客戶流失的因素?

(基本資料、交易行為、產品使用狀況)

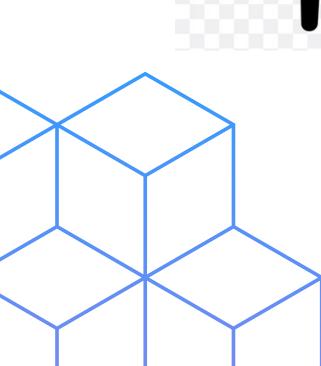


客戶ID 性別 年龄 地理位置 薪資



信開選用活信存數







2

EDA/資料探索

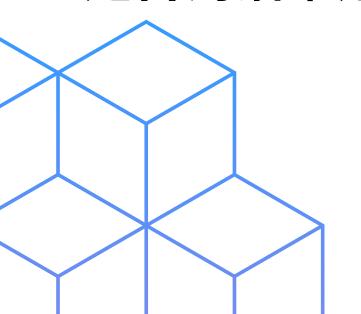
相關係數矩陣熱圖

- 顯示數據中各個特徵之間的相關性
- 和客戶流失(Exited)相關係數較高的特徵:

年龄(Age)

餘額(Balance)

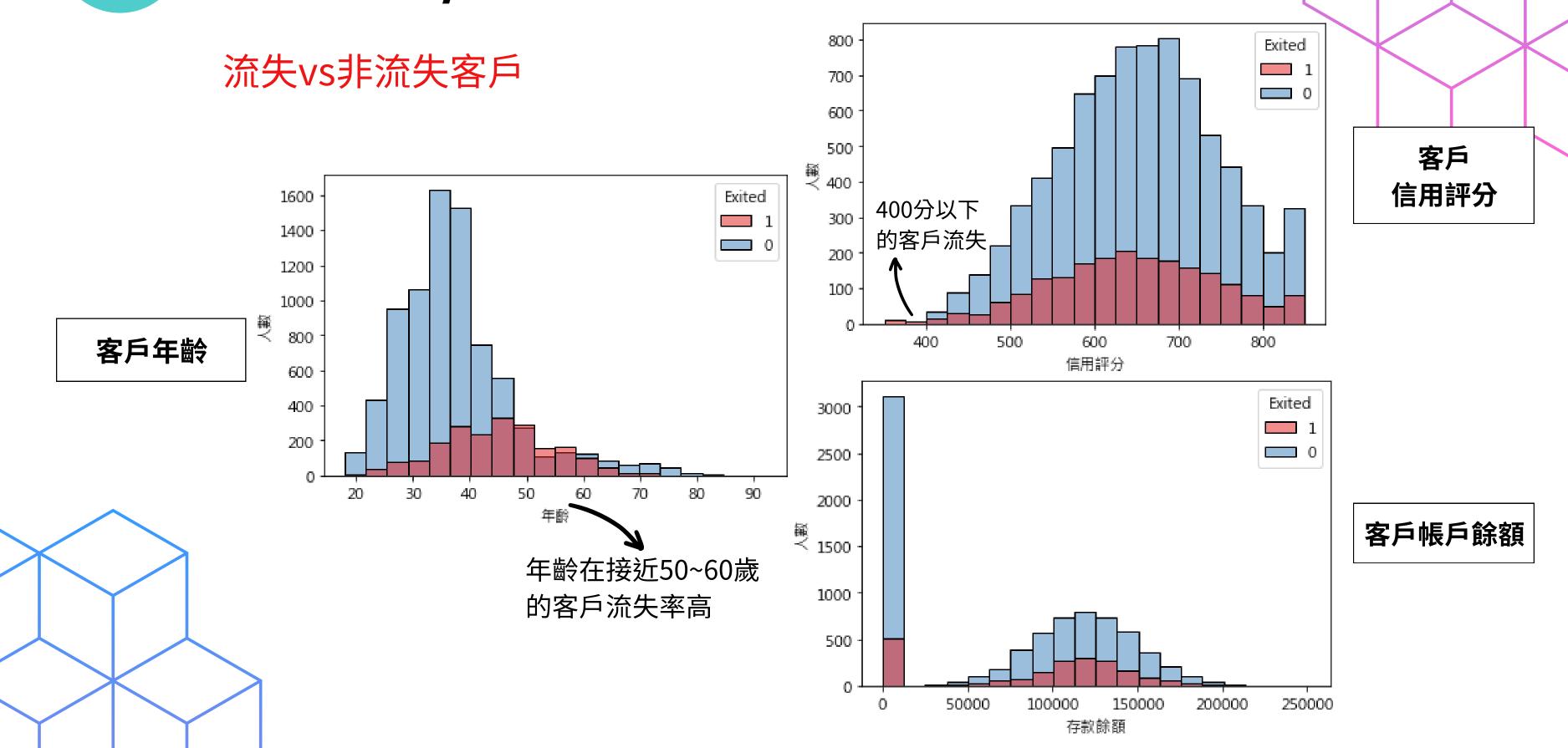
是否為活躍用戶(IsActiveMember)



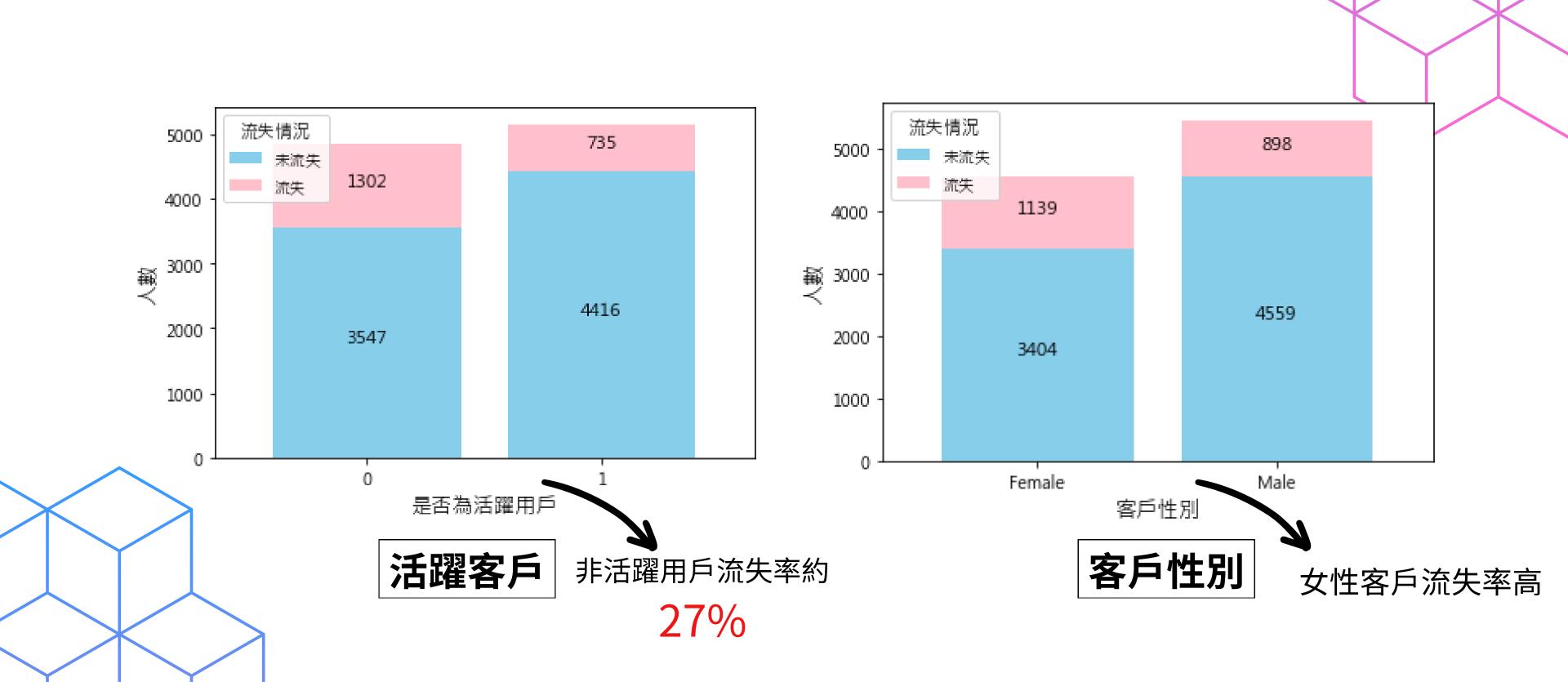


2

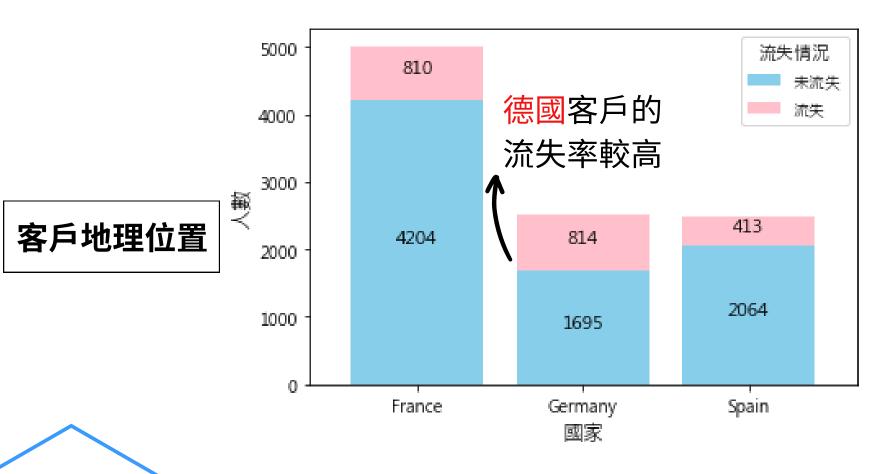
EDA/資料探索

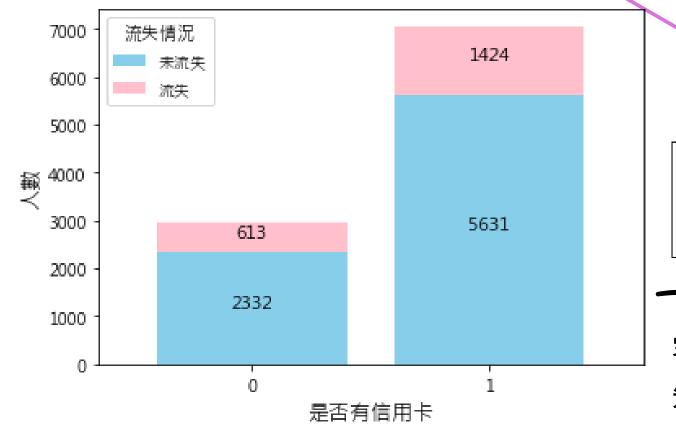


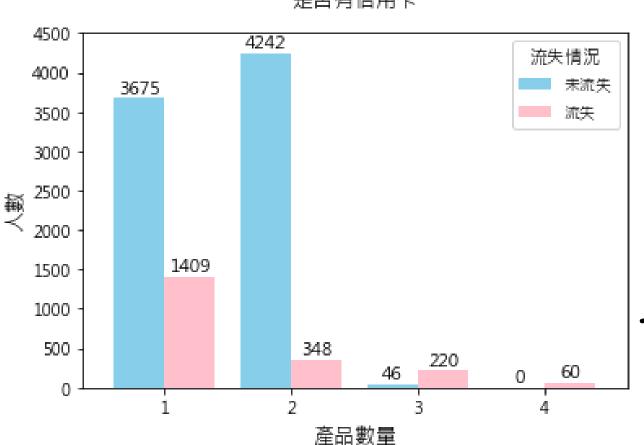
2 EDA/資料探索



EDA/資料探索







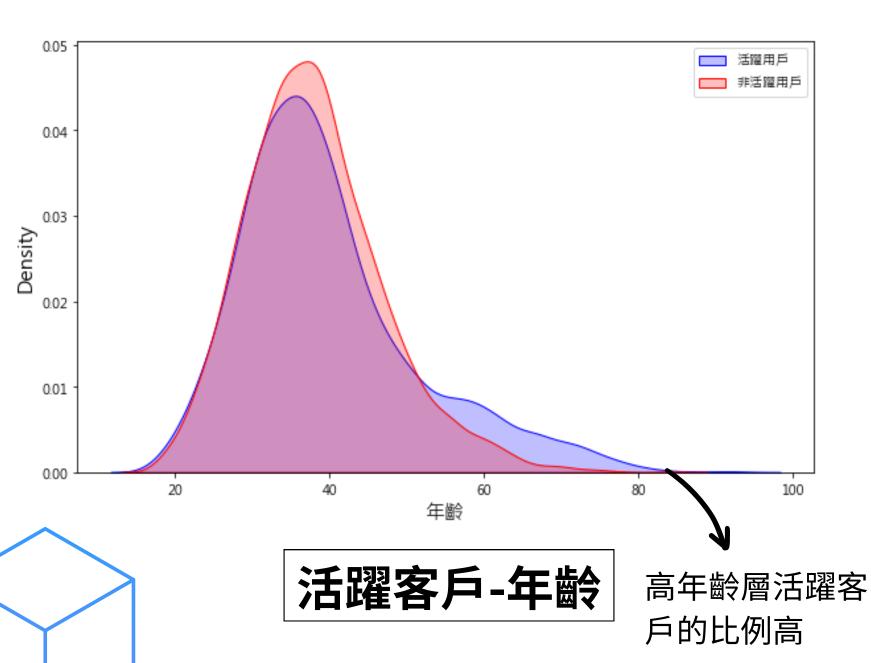
客戶是否 有信用卡

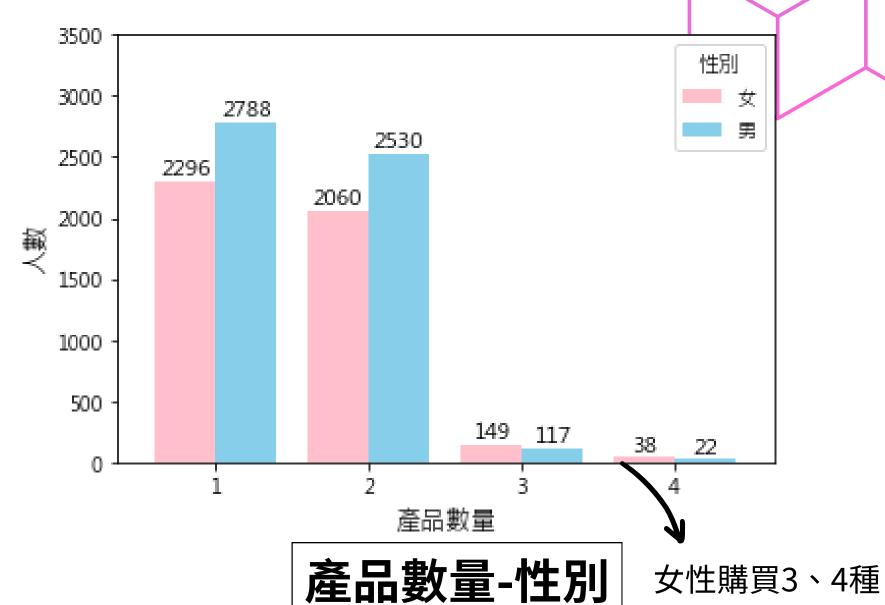
客戶有無信用卡對流 失沒有顯著差異

客戶購買 銀行產品數量

購買3、4種產品的客戶流失比例很高

EDA/資料探索





銀行產品的比例

更高



建立預測模型

01

資料預處理

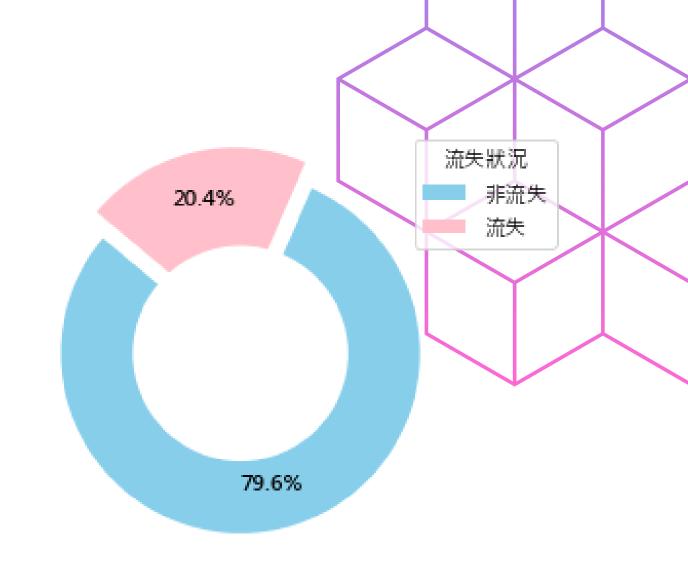
類別資料編碼、特徵標準化

02

建立模型

邏輯回歸、隨機森林模型 Halving Grid Search 調整 參數

03 **驗證** 評估模型 交叉驗證(Cross validation) 比較模型表現(F1 Score) 特徵重要性



*不平衡資料(Imbalanced data)



- 對每個訓練集裡的類別給予 權重(class_weight)
- 評估指標選擇F1 Score比較

3

建立預測模型

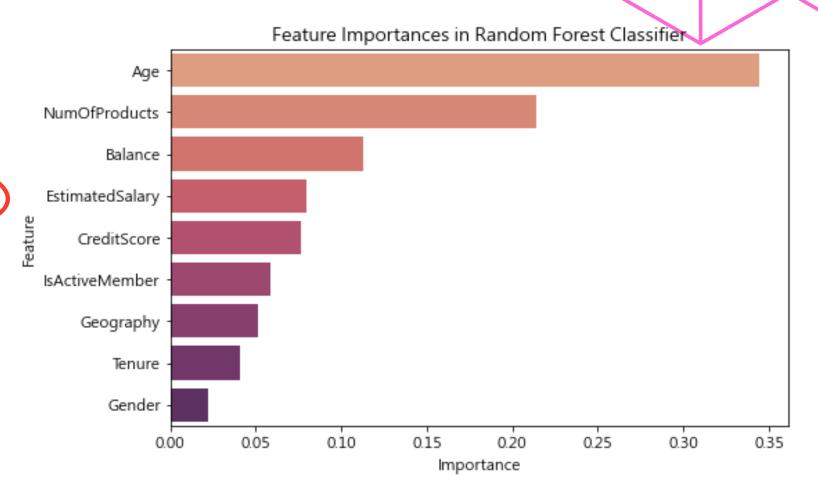
交叉驗證分數

		Accuracy	Precision	Recall	F1 Score
	LogisticRegression	0.7900	0.3900	0.0569	0.0993
Lo	gisticRegression (HalvingGridSearch)	0.8084	0.6007	0.1787	0.2749
	✓ RandomForest	0.8614	0.7553	0.4600	0.5738
V	RandomForest (HalvingGridSearch)	0.8215	0.5485	0.6937	0.6140

預測結果

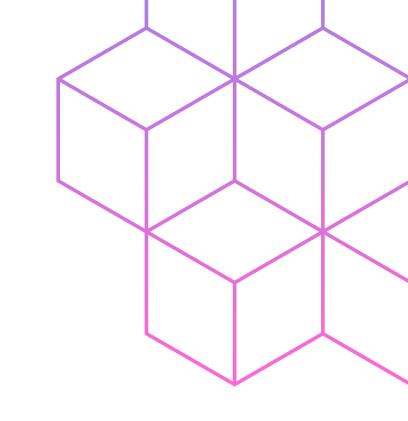
		Accuracy	Precision	Recall	F1 Score
	LogisticRegression	0.8013	0.6133	0.1743	0.2714
L	ogisticRegression (HalvingGridSearch)	0.8013	0.6133	0.1743	0.2714
	/ RandomForest	0.8613	0.7978	0.4647	0.5873
V	RandomForest (HalvingGridSearch)	0.8260	0.5736	0.7033	0.6319

特徵重要性排名





結論



從資料探索和建立模型後得到的結果

- 非活躍客戶的流失率較高
- 年齡在接近50~60歲的客戶流失率高
- 購買三、四種產品的客戶流失率高,且女性購買的比例較 高
- 高年齡層客戶能保持活躍的比例較高
- 年龄(Age)、購買銀行產品的種類(NumOfProducts)和餘額(Balance)等特徵在隨機森林模型的重要性較高