阿嬤我要吃糖果小隊-信用卡盜刷預測模型建構

本團隊僅使用少量特徵(33項)建構模型,模型特色為簡單,且可有效防止過度擬合,以利企業 實際能快速導入部屬環境,並降低維護模型的人力成本。模型本身由5個子模型組成,其中包括 1個基礎模型(20原始特徵+13基於卡片(cano)衍伸),及4個根據盜刷紀錄衍伸的特殊模型。當單 筆交易資料進入模型,首先判斷該用戶(bacno)是否同時出現在訓練和測試集,若沒有則採用基 礎模型,若有則依卡片(cano)在特定商店(mchno)、特定金額(conam)、盜刷時間差(locdt)作為是 否盜刷的判斷。

模型預測流程

單筆交易資料 該用戶 同時出現在訓練 基礎模型(X1) 、測試集? -20個原始特徵 -13個衍伸特徵: 1.基於交易次數(x3) 2.基於交易時間差(x3) 3.基於交易金額大小(x3) 特殊模型(X4) 4.基於同帳號換卡規律(x2) 5.基於特定商店交易頻率(x2) -33個基礎模型特徵

特徵組成

原始特徵X20 參		參見官網資料		
基礎模型特徵	卡片衍伸 X13		同卡總交易次數	
			(cano_num)	
			同卡交易天數	
			(cano_locdt)	
			同帳戶在特定店交易次數	
		交易次數 X3	(bacno_mchno)	
			上/下次交易時間差	
			(locdt_div)	
			同卡和交易日標準差	
			(cano_locdt_loctm_sigma)	
			同卡和交易時間標準差	
		交易時間差X3	(cano_locdt_locdt_sigma)	
			同卡同交易日,交易金額上限	
			(cano_locdt_conam_max)	
			同卡同交易日,交易金額下限	
			(cano_locdt_conam_min)	
			同卡同交易日,交易金額為0時差	
		交易金額 X3	(cano_locdt_conam_0_div)	
			同卡該交易與下一筆時差	
			(cano_locdt_next_div)	
			同戶不同卡交易時間差	
		同帳號換卡X2	(bacno_cano_A/B_locdt_div)	
			同戶同店最後和第一筆交易時差	
			(bacno_mchno_1st_last_locdt_div)	
			同卡同店的第幾筆交易	
		特定店交易頻率X2	(bacno_mchno_num)	
		同卡同店之前有盜刷紀錄		
		(cano_mchno_fraud_ind_Y)		
#+ T# +±± 3T #+ /##		同卡同店之前無盜刷紀錄		
特殊模型特徵		(
		同卡同交易金額先前是否為盜刷		
		(cano_conam_fraud_ind_Y)		
		同卡第一次盜刷與該交易時差		
		(cano_1st_fraud_ind_locdt_div)		

- -4個特殊特徵
 - 1.同卡同店盜刷紀錄(x2)
 - 2.特定刷卡金額盜刷(x1)
 - 3. 盜刷紀錄時間差(x1)
 - 注意:特殊特徵在現實生活中未必有用,因為我們在預測時未必知道該用戶以往的盜刷標注

模型特色與結論

- 1.特徵少模型簡單 可有效防止過擬合(Overfitting)
- 2.只出現在訓練集的特徵轉為N/A 減少模型學到無法用在測試集的規則
- 3.以用戶(bacno)分割訓練集,使用Early Stopping 和 GroupKfold減少訓練的迭代次數 防止過擬合
- 4.使用10 folds,以1個標準差去排除一些極端的fold,再以平均值估算
 - 確保模型無受極端資料引導。

實際操作請見: https://github.com/aarontong95/TBrain Credit Card

