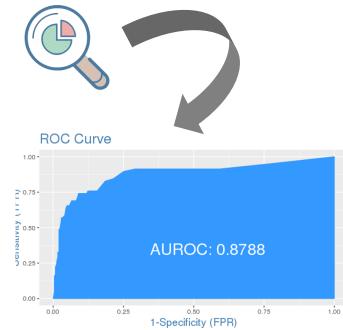


使用14日廣告成效,預測廣告第60天回本率

- 1、模型建立介紹
- 2、資料流程與設計
- 3、功能介面呈現與設計

和 告 人:張文賢

報告日期: 2019.09.12





模型建立介紹

分析樣本:

- 1. 遊戲(將膽、一劍傾城、蜀門)
- 2. 時段(2018/04-2019/03、2019/10-2019/03、2018/01-2019/03)



選取有效樣本:

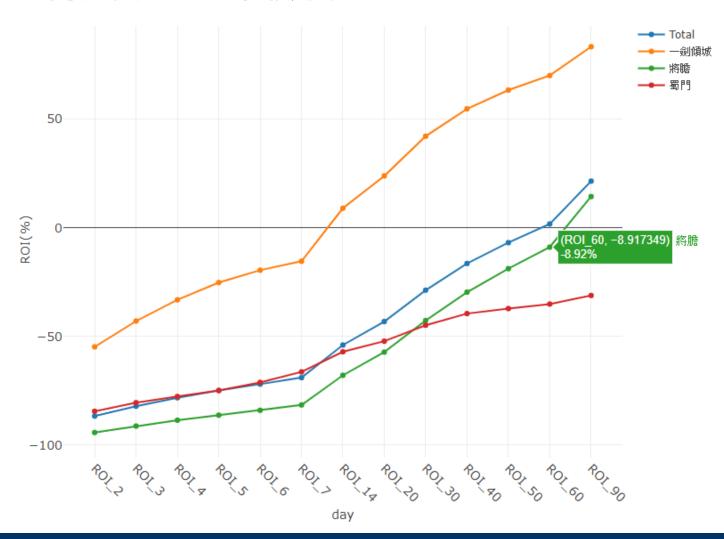
- 排除安裝數等於0
- Impression小於1,000的廣告
- 次日ROI 不等於 -100%
- 排除14日ROI > 0%的廣告



建模預測 資料分析



不同遊戲,ROI累積狀況:





模型建立介

紹

資料維度及概況:

* 廣告fb_id (素材+TA)

投放方式、系統、性別、年齡、地區

曝光、安裝、 CTR、CR、CPI、留存率(1-60日)、 LTV(1-60日)、 ROI(1-60日)

 $Diff_{7\ 1} = 7 \boxminus LTV - 1 \boxminus LTV$

 $Diff_{147} = 14 \boxminus LTV - 7 \boxminus LTV$

 $Ratio_{7 1} = 7 \boxminus LTV / 1 \boxminus LTV$

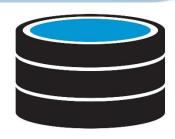
 $Ratio_{14_7} = 14 \boxminus LTV / 7 \boxminus LTV$

DateDay = 廣告投放天數

廣告60日是否能回本 (是:1,否:0)



紹 模 型 建 立



將膽

2018/04-2019/03

回本比:

回本: 未回本 = 19.2%(192): 80.8%(810)



Training data:

回本隨機取70%的資料,共192*0.7 = 134 筆

未回本隨機取70%的資料,共810*0.7 = 567筆

Test data:

回本其餘30%的資料,共 192-134 = 58 筆

未回本其餘30%的資料,共 810-567 = **243**筆

1,002筆資料

701筆資料

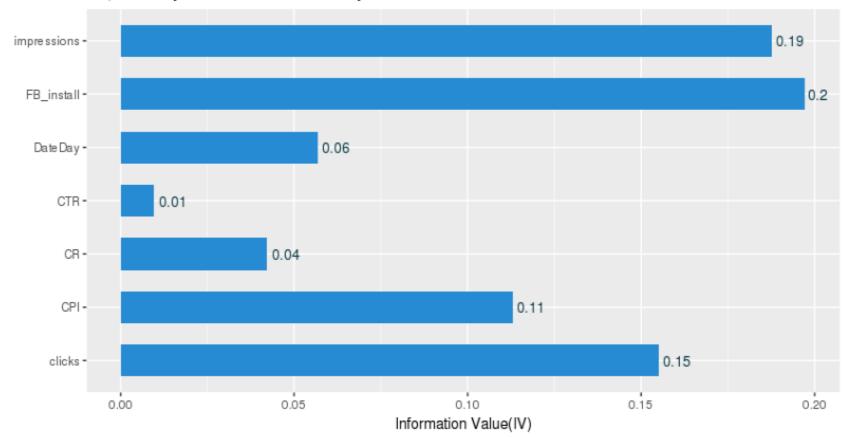
301筆資料



模型建立介紹

解釋變數- IV(Information Value) :

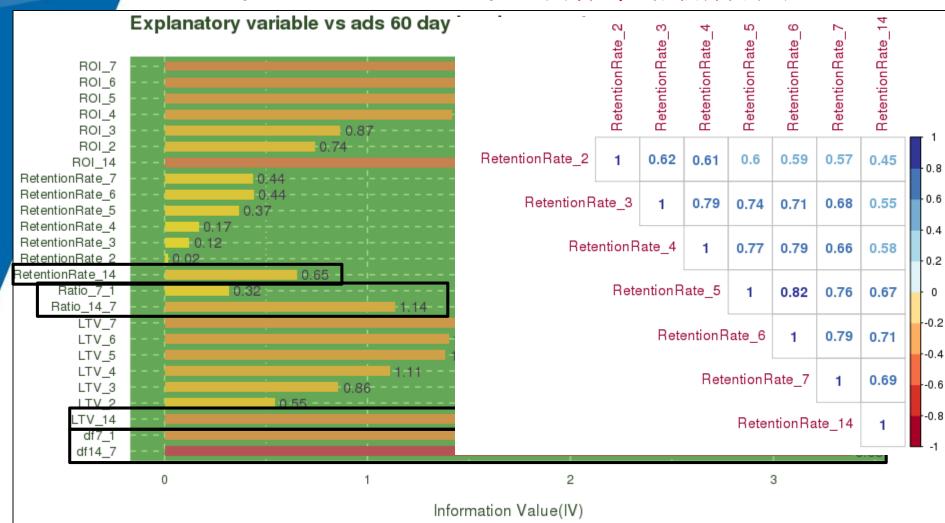
Explanatory variable vs ads 60 day break even rate





模型建立介紹

解釋變數- IV(Information Value) :留存率-相關係數表:





模

,是否能回本之機率

Logistic Regression:

$$\ln(\frac{p}{1-p})$$

$$\ln(\frac{p}{1-p}) = \beta_0 + \beta_1 * impressions + \beta_2 * clicks + \beta_3 * fb_install +$$

$$\beta_4 * CPI + \beta_5 * CR + \beta_6 * DateDay + \beta_7 * \Box + \beta_8 * LPV +$$

$$\beta_9 * Diff_{71} + \beta_{10} * Diff_{147} + \beta_{11} * Ratio_{71} + \beta_{11} * Ratio_{147} +$$

$$\beta_{12} * Charge_{CPA} + \beta_{13} * Charge_{CPM} + \beta_{14} * Channel_{VO} +$$

$$\beta_{15} * Gender_{IOS} + \beta_{16} * Gender_{\cancel{H}} + \beta_{yi} * Location_{yi} +$$

$$\beta_{17} * \mathbf{14}$$
日留存 + $\beta_{18} * \mathbf{14}$ 日 LTV + e

虛擬變數-基準類:

投放方式:AEO

系統:安卓

受眾性別:全

國別: HK & MO



解釋變數之間是否存在高度共線性(Variance Inflation Vector, VIF):

Explanatory variable	VIF
impressions	3.88
clicks	3.16
FB_install	3.46
CR	1.59
CPI	4.29
DateDay	2.00
Ratio_7_1	1.14
Ratio_14_7	1.08
df7_1	18.59
df14_7	3.83
LTV_14	26.31
RetentionRate_14	1.38
TA_投放方式CPA	4.25
TA_投放方式OCPM	2.15
TA_投放方式VO	1.61
TA_系統IOS	1.16
TA_地區_HK & TW & MO	1.24
TA_地區_HK & TW & SG	2.36
TA_地區_MY	1.53
TA_地區_SG	1.15
TA_地區_TW	2.58
TA_地區_US	1.24
TA_地區_worldwide	3.41
TA_性別_男	1.45



由結果顯示, df7_1 與LTV_14兩者間存在 高度共線性。



@ Vincent Chang



模

建

 Δ

介

紹

廣告累積60日,是否能回本之機率

Logistic Regression:

$$\ln(\frac{p}{1-p}) = \beta_0 + \beta_1 * impressions + \beta_2 * elicks + \beta_3 * fb_install +$$

$$\beta_4 * \text{CPI} + \beta_5 * \text{CR} + \beta_6 * \text{DateDay} + \beta_7 * \text{CPI} + \beta_8 * \text{CPI} + \beta$$

$$\beta_9 * \textit{Diff}_{7_1} + \beta_{10} * \textit{Diff}_{14_7} + \beta_{11} * \textit{Ratio}_{7_1} + \beta_{11} * \textit{Ratio}_{14_7} +$$

$$\beta_{12} * Charge_{CPA} + \beta_{13} * Charge_{CPM} + \beta_{14} * Channel_{VO} +$$

$$\beta_{15} * Gender_{IOS} + \beta_{16} * Gender_{H} + \beta_{yi} * Location_{yi} +$$

$$\beta_{17} * \mathbf{14} \ominus$$
留存 + $\beta_{18} * \mathbf{14} \ominus LTV$ + e

虛擬變數-基準類:

投放方式:AEO

系統:安卓

受眾性別:全

國別: HK & MO



解釋變數之間是否存在高度共線性(Variance Inflation Vector, VIF):

Explanatory variable	VIF
FB_install	1.14
CR	1.30
CPI	4.15
DateDay_7	1.90
RetentionRate_14	1.35
Ratio_7_1_10	1.11
Ratio_14_7_10	1.08
df14_7_10	1.55
LTV_14_10	3.30
TA_投放方式CPA	4.11
TA_投放方式OCPM	2.09
TA_投放方式VO	1.57
TA_系統IOS	1.14
TA_地區_HK & TW & MO	1.23
TA_地區_HK & TW & SG	2.35
TA_地區_MY	1.52
TA_地區_SG	1.15
TA_地區_TW	2.57
TA_地區_US	1.24
TA_地區_worldwide	3.10
TA_性別_男	1.42



解釋變數之間不存在 高度共線性問題。





Confusion Matrix

	實際沒回本	實際回本	
預測沒回本	231	20	251
預測回本	12	38	50
	243	58	

正確率(Accurancy) =
$$\frac{#預測回本且實際回本 + 預測沒回本且實際沒回本}{#全樣本} = \frac{231+38}{301} \approx 0.89$$

模型捕捉率(Sensitivity) =
$$\frac{\#$$
 預測回本且實際回本 = $\frac{38}{58} \approx 0.66$

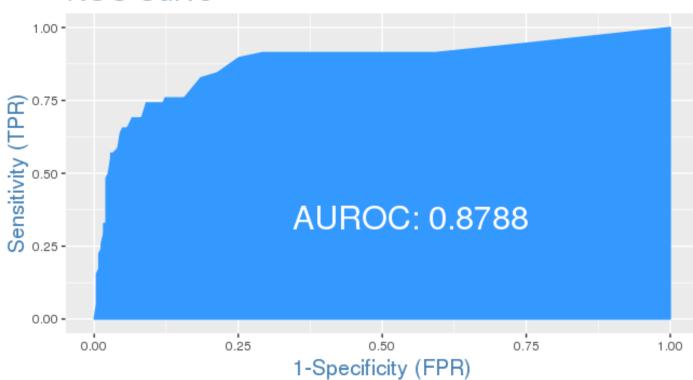
特異性(Specificity) =
$$\frac{\# 預測沒回本且實際沒回本}{\#實際沒回本} = \frac{231}{243} \approx 0.95$$



模型捕捉率(Sensitivity) =
$$\frac{\# 預測回本且實際回本}{\# 實際回本} = \frac{38}{58} \approx 0.66$$

特異性(Specificity) =
$$\frac{\# 預測沒回本且實際沒回本}{\#實際沒回本} = \frac{231}{243} \approx 0.95$$

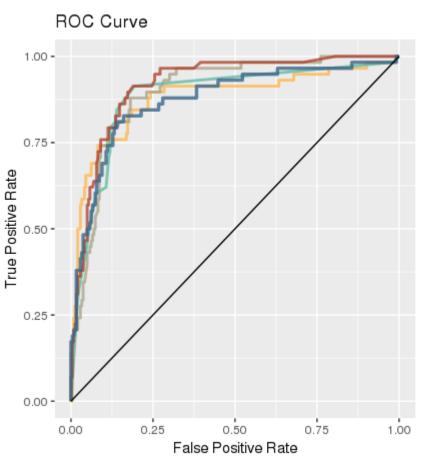




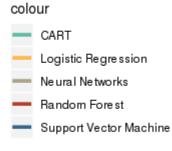


不同演算法-模型結果比較:

Test:



	Area.Under.ROC.Curve
CART	0.8847
Logistic Regression	0.8790
Neural Networks	0.8997
Random Forest	0.9177
Support Vector Machine	0.8751





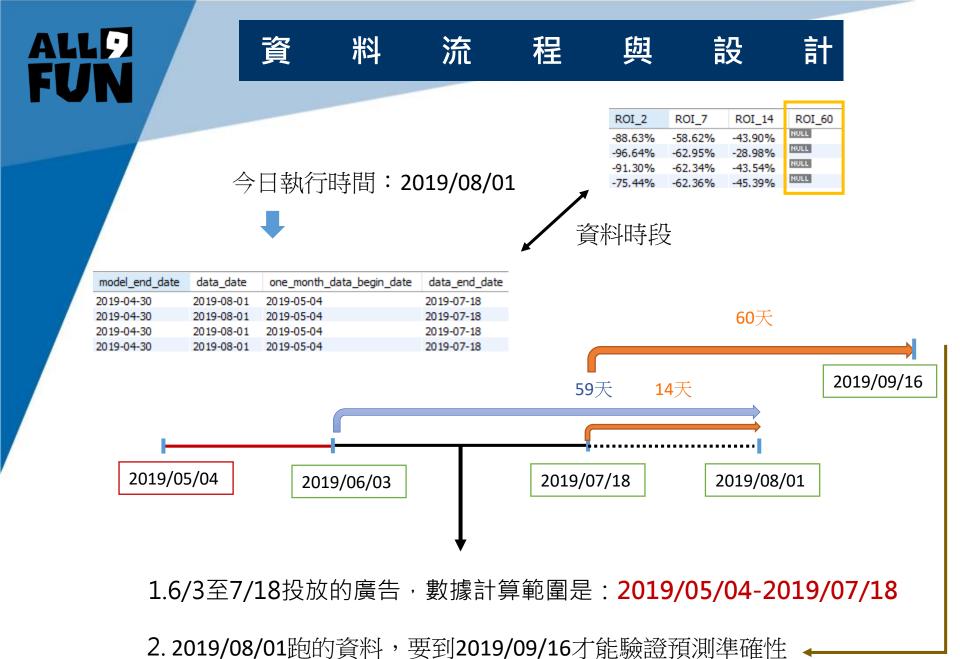
不同演算法-模型結果比較:

Training:

演算法	演算法 Ассигансу		Precision	Sensitivity	Specificity
logistic	89.16%	10.84%	76.27%	67.16%	95.06%
NN	91.16%	8.84%	75.84%	84.33%	93.65%
Decision_Tree	92.87%	7.13%	80.43%	82.84%	95.24%
RF	100.00%	0.00%	100.00%	100.00%	100.00%
SVM	93.30%	6.70%	88.14%	77.61%	97.53%

Test:

演算法	Ассигансу	MisClassError	Precision	Sensitivity	Specificity
logistic	89.37%	10.63%	76.00%	65.52%	95.06%
NN	85.05%	14.95%	66.15%	74.14%	90.95%
Decision_Tree	84.05%	15.95%	61.33%	79.31%	88.07%
RF	87.38%	12.62%	66.67%	75.86%	90.95%
SVM	86.38%	13.62%	75.68%	48.28%	96.30%





資料流程與設計

總結

1. 2019/08/01跑的資料 ↓

廣告投放時間:2019/06/03-2019/07/18

數據計算範圍:2019/05/04-2019/07/18

- 2. 2019/08/01跑的資料,要到2019/09/16才能驗證數據。
- 3. R程式排程-會執行當天、可驗證日(數據更新)。
- 4. R程式排程-數據驗證統計↓

每天都會有一個準確度驗證(整體、回本、不回本準確度)。



Sheet Options

≣ 廣告60日回本預測-機器學習模型應用

● 廣告60日預測-資料準確度驗證

■ 建立模型相關資訊

廣告60日回本預測-機器學習模型應用

節選條件						
投放方式 篩選條件	系統 篩選條件	7-11	+24	=欠	≐π	
不篩選	不篩選	建	模	資	訊	•
FB 篩選條件	AF 篩選條件	<mark>廣告樣本</mark>	:			
不篩選	不篩選	▼1、排除安裝數等	於「0」。			•
		2、排除impressi	ion小於「1,000」的廣	告。		
			= 「-100%」的廣告。			
			=「-100%」的廣告。			
2021-12-17-預測資料			大於「 0 %」的廣告。	t		
(09:25AM 更新資料)		模型選取物		4、胡萝与第一大僧和		
遊戲:將膽		1、投放方式、系	統、性別、年齢、地區	۰		
廣告投放期間:2021-10-19~2021-12-03		2、安装、CR、C				
數據計算範圍: 2021-09-19~2021-12-03		3、14日留存、14				
			ff_1-7 · Ratio_1-7 · R	_		
模型訓練範圍: 2018-04-01~2019-04-30			告60日ROI是否能回本 首挑選進則,請參考第-			
目前採用的演算法:Neural Network				-火間報		
		建模樣本資	食計:			
				= 19.2% (192) : 80.8% (810		
Q 查詢		_		不回本 = 19.2% (134): 80.8		
		3 · TestData : 30	01筆樣本《 回本:不回	本 = 19.2% (58) : 80.8% (24	43) 》。	

@ Vincent Chang



實際應用-數據平台呈現

Sheet Options

畫 廣告60日回本預測-機器學習模型應用

● 廣告60日預測-資料準確度驗證

■ 建立模型相關資訊

User使用版面

廣告60日回本預測-機器學習模型應用

顯示 50 🗸 項結果										搜尋:	
file_path \$	TA_name +	data_date 👇	投放天數	impressions	AF_install +	FB_spend 🖣	次日ROI ♦	七日ROI♦	十四日ROI∮	六十日ROI 🌲	廣告60日回本預測 ♦
	「OCPM_IOS_HK & MO_男_18-57」:0415_將膽_港澳_再行鎖名單_類似 5%@	2020-06-23	2	1,004	1	12	-57.08%	-57.08%	-57.08%	-	X
抽到許褚不要丟	「OCPM_IOS_NA_全_18-57」:0415_將膽_再行鎖名單@	2020-06-23	10	15,749	34	339	-99.42%	-99.42%	-99.42%	-	x
	「OCPM_Android_NA_全_18-57」:0415_將膽_再行鐁名單@	2020-06-23	2	2,285	6	45	-95.65%	-95.65%	-95.65%	-	х
開局是主公	「CPA_iOS_HK & MO_男_18-57」:將膽_港澳_購買5%_18-54_男@	2020-06-23	3	13,006	16	215	-99.08%	-99.08%	-99.08%	-	х
抽到馬超不要表	「AEO_Android_TW_男_18-57」:將贈_AEO_台灣_18-54_男@	2020-06-23	7	10,308	13	551	-92.75%	-84.72%	-84.72%	-	X
顯示第 1 至 16 頂結里,共 16 頂											上一頁 1 下一頁

下載預測數據

提供預測回本資訊



Sheet Options

謹 廣告60日回本預測-機器學習模型應用

◎ 廣告60日預測-資料準確度驗證

廣告60日預測-準確度評估

請選擇 資料時間

2019-06-01 to 2021-11-01

挑選 模型區間

建模範圍:2018/04/01~2019/04/30 ▼

Q查詢

請選擇 穩定度指標



準 確 度 (Accuracy) 評 估



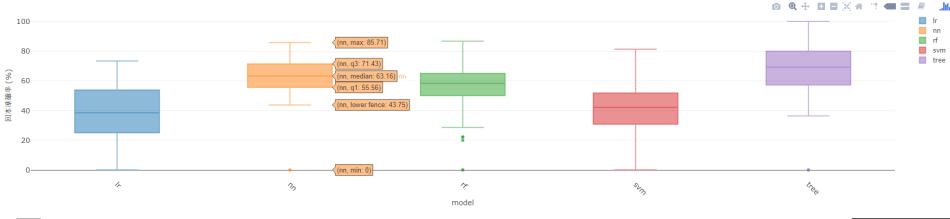


準確度(Accuracy)評估





回本準確度(Recall)評估



顯示 5 🗸	項結果	<u>a</u>								搜尋:	
Model	\$	模型迄日 💠	資料時間	整體進確率	回本準確率	不回本準確率	實際不回本且預測不回本 🖣	實際不回本且預測回本 🖣	實際回本且預測不回本 🔷	實際回本且預測回本	廣告數 🌲
Ir		2019-04-30	2019-06-01	91.86%	50.00%	98.65%	73	1	6	6	86
nn		2019-04-30	2019-06-01	89.53%	75.00%	91.89%	68	6	3	9	86
rf		2019-04-30	2019-06-01	90.70%	66.67%	94.59%	70	4	4	8	86
svm		2019-04-30	2019-06-01	91.86%	58.33%	97.30%	72	2	5	7	86
tree		2019-04-30	2019-06-01	90.70%	66.67%	94.59%	70	4	4	8	86
顯示第 1,87	1 至 1,8	375 項結果,共 1,8	375 項						上一頁 1 371 372	72 373 374 375	下一頁



實際應用・數據平台呈現

不回本準確度(Specificity)評估

