•••

服飾品牌銷售分析

銷售數據為2023-07-1至2024-07-1

Euan Hsia 夏震華



•••

- 1 專案背景
- 2 VIP制度
- 3 客製化email
- ④ 免運制度
- 5總結
- ⑤ 附錄1 一 分析時遇到主要挑戰
- 7 附錄2 一 未來可補充研究
- ⑧ 附錄3 一 程式碼連結

Contents

資料背景與結構

台灣服飾電商品牌,於2023-07-01至2024-07-01銷售數據

01. 訂單資料

資料期限內所有交易資料,欄位包含 1.訂單日期(時間已經調整,非實際時間) 2.顧客ID 3.訂單ID 4.單筆訂單金額(金額已標準化處理)

	datetime	customer_id	order_id	net_sales
0	2023-07-22	4794497084	4472634531	8.79
1	2023-07-23	2163752822	6055468369	13.39
2	2023-08-05	2163752822	7486174375	14.50
3	2023-08-14	8872646774	6199640363	9.96
4	2023-08-06	605622184	1616493641	11.50
1527	2024-07-01	9169304888	4384334894	13.31
1528	2024-07-01	8529579896	6575641795	10.03
1529	2024-07-01	7434343022	1032870093	9.19
1530	2024-07-01	9432199776	581470711	13.32
1531	2024-07-01	2676979645	2689344549	11.43
1532 rows × 4 columns				

02. 商品資料

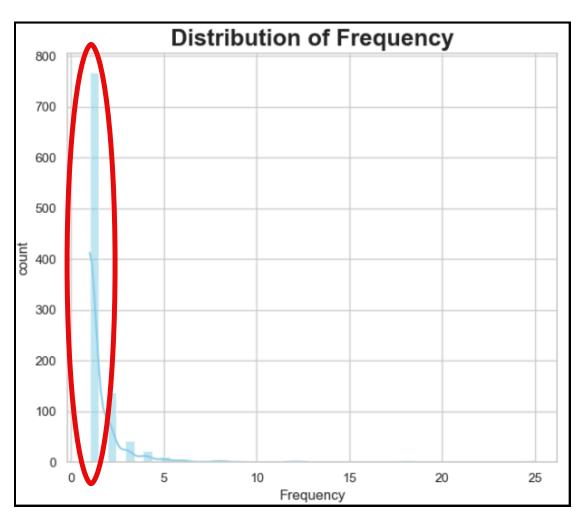
資料期限內顧客購買過的所有商品款式,欄位包含 1.顧客ID 2. 商品編號 3.商品單價

	customer_id	product_type	net_sales
0	808706493	23	3.62
1	2762797853	22	3.75
2	2762797853	12	3.40
3	2762797853	16	1.78
4	2762797853	11	5.22
1470	7305389847	12	6.44
1471	4869525641	24	5.41
1472	888386969	12	11.17
1473	1936801602	23	1.04
1474	9572578345	23	1.04
1475 rows × 3 columns			

專案目標與解決策略

目標

經過資料探勘後,我們發現該品牌客人大多為一次性顧客(約佔77%),因此我希望透過不同策略提升顧客忠誠度



解決策略



VIP制度

透過VIP制度,建立顧客忠誠度提升回購意願



客製化email

針對已成為會員的顧客,根據其購買偏好精準行銷,提升購買意願



免運政策

建立免運機制,顧客只要消費超過某個金額,便可獲得下次消費免運資格

步驟

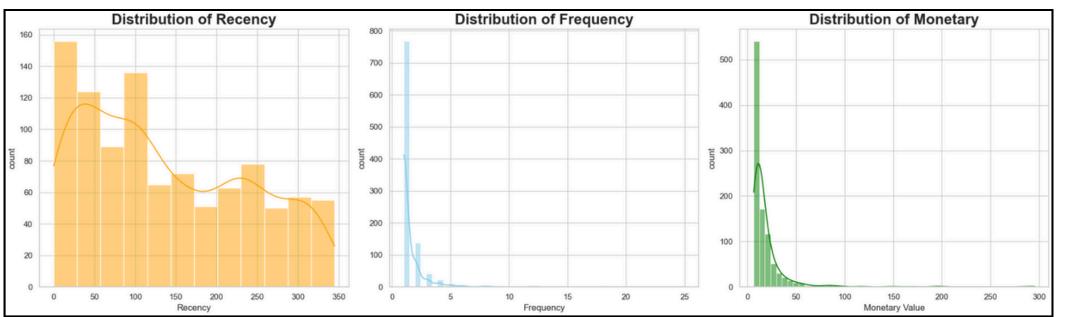
STEP 1 計算RFM分數

RFM模型用於瞭解客戶的消費行為,由三項指標組成: Recency(最近一次消費時間)、Frequency(消費頻率) 、Monetary(總消費金額)

	customer_id	recency	frequency	monetary
1	9432825332	60.0	12	295.36
2	5881033786	75.0	9	290.31
3	9773159851	1.0	25	283.67
4	1586627305	148.0	2	200.00
5	308480266	9.0	18	195.60

996筆顧客資料

STEP 2 檢視RFM分佈



STEP 3 求過去一年總消費金額的50&90百分位數及單筆消費金額90百分位數

50th Percentile of Monetary: 11.68 90th Percentile of Monetary: 32.02

90th Percentile of net_sales_per_order: 19.13



VIP:過去一年總消費金額達\$11.68,這些顧客接下來一年每筆訂單可獲得9折折扣

VVIP:過去一年總消費金額達\$32.02或是過去一年單筆消費金額達19.13,這些

顧客接下來一年每筆訂單可獲得8折折扣

步驟

STEP 1 計算每位顧客商品偏好指數及總消費金額

將商品依照價格及材質區分成普通款式及時尚款式,依照顧客過去購買 product_type進行加權平均, 求出顧客商品偏好指數product_preference (喜好越接近10代表越傾向購買時尚款式,越接近1代表傾向購買普通款式)。再將顧客過去消費商品總額加起來得到total_sales

	customer_id_random	product_preference	total_sales
3	1866092896	10.000000	210.77
4	5281799789	6.785714	153.02
5	3182081116	5.153846	127.49
6	3079348898	8.105263	107.99
7	7449397431	10.000000	107.15
673	3030191785	1.000000	1.04
674	1936801602	1.000000	1.04
675	600263589	1.000000	1.04
676	154429	1.000000	1.04
677	4839410971	1.000000	0.75
675 ro	ws × 3 columns		

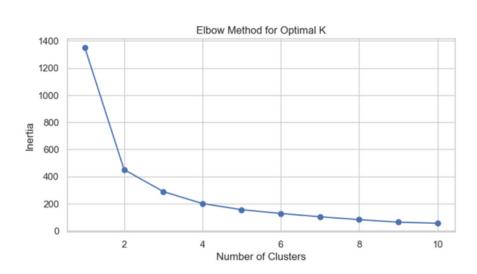
STEP 2 數據處理

因total_sales呈高度偏態分佈,所以<u>先進行對數轉換</u>,並用偏態測試檢查轉換 成效(偏態結果>1代表高度偏態),並<u>將資料做標準化解決尺度不一的問題</u>

Skewness before transformation: product_preference 0.479639 total_sales 4.793438

經對數轉換後, 數質較接近常態

STEP 3 決定分群數



使用elbow method決定clustering 的分群數,透過圖表<u>判斷要採用3個</u> cluster當作分群

顧客分群

顧客分群後的平均商品偏好及平均總消費額

	product_preference	total_sales
Cluster		
0	1.092244	3.892410
1	9.530702	9.252807
2	6.895668	35.248042

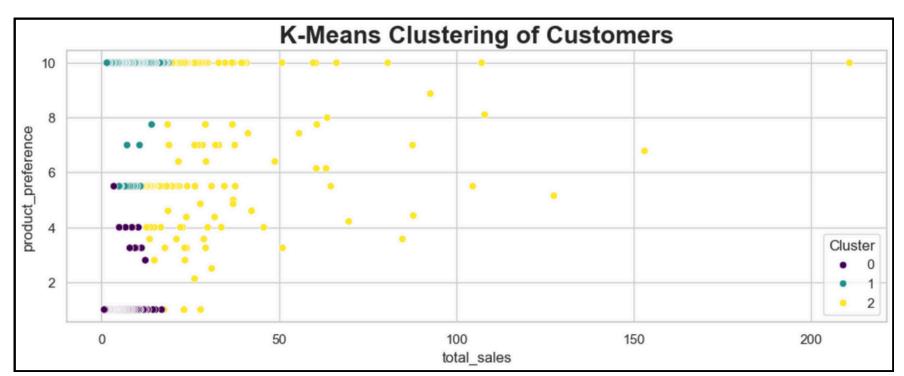
從上圖我們可看出

Cluster 0 顧客總消費較低(平均3.89),偏好普通款式;

Cluster 1 顧客總消費適中(平均9.25),商品偏好時尚款式;

Cluster 2 顧客消費最高(平均35.25),偏好多元

顧客分群視覺化



x軸:總消費額/y軸:顧客商品偏好指數

客製化email

針對已經成為會員的顧客,根據過去購買商品偏好精準行銷:

Cluster O 顧客偏好商品經典、實用性,主推普通款式

Cluster 1 顧客關注潮流動態,喜歡時尚前衛的設計,主推時尚款式

Cluster 2 顧客消費力強,偏好多樣化的產品組合,對全身搭配有高接受度

主推組合性商品(推薦全身的組合搭配)

STEP 1

計算每筆訂單金額的七十 分位數:

\$12.7

STEP 2

七十分位數加上普通商品平均價位:

\$15.7

STEP 3

計算金額超過\$15.7的訂 單距離下次訂購的平均回 購週期:

40天



若有顧客單筆消費滿 \$15.7,即可獲得免運資 格,免運資格期限為40天



專案目標

藉由提升顧客忠誠度及回購率,解決一次性顧客佔比過高問題



VIP制度

VIP:顧客過去一年總消費金額達\$11.68,接下來一年每筆訂單可獲得9折折扣

VVIP: 顧客過去一年總消費金額達\$32.02或過去一年單筆消費金額達\$19.13,接下來一年每筆訂單可獲得8折折扣



客製化email

針對已經成為會員的顧客,根據過去購買商品偏好精準行銷:

Cluster O顧客主推普通款式; Cluster 1顧客主推時尚款式; Cluster 2顧客主推組合性商品

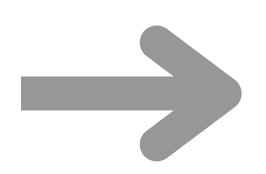


免運政策

若有顧客單筆消費滿\$15.7,即可獲得免運資格,免運資格期限為40天

挑戰一





 customer_id
 product_preference

 3
 1866092896
 10.000000

 4
 5281799789
 6.785714

 5
 3182081116
 5.153846

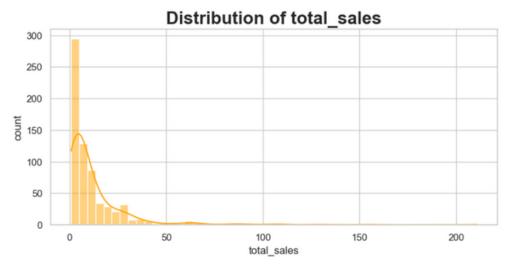
 6
 3079348898
 8.105263

 7
 7449397431
 10.000000

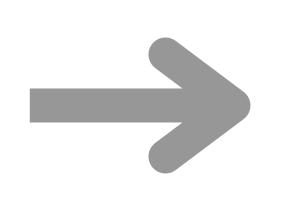
在「客製化email」部分,要判斷顧客商品偏好時,不知要如何計算偏好指數

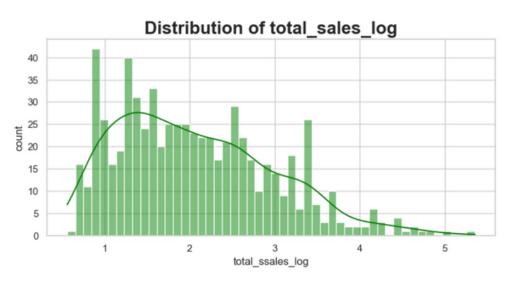
想到可以透過指派加權分數,將歸類為普通款式的商品指派加權分*1,將歸類為時尚款式的商品指派加權分*10,並根據每位顧客過去所購買的商品進行加權平均,就可求得顧客商品偏好指數

挑戰二



在「客製化email」部分,要根據顧客商品偏好指數 product_preference跟總消費額total_sales進行K-means clustering,但因為總消費額呈現高度偏態,導致K-means 在計算距離時會受到較大數值的影響,使這個變量主導聚類結果





通過先對總消費額total_sales進行對數轉換再做標準化,可以減少偏態影響,使數據更接近正態分佈,從而讓 K-means 更公平地考慮不同變量



VIP制度

針對VIP/VVIP顧客,根據訂單日期和 金額分析他們的購買高峰期,策劃專 屬的線上或線下活動,如VIP購物日或 新品優先體驗,提升參與度和忠誠度



客製化email

根據不同客群的顧客過去購買品項, 分析不同客群中適合哪些品項之間的 搭配(ex. cluster 0顧客傾向購買普 通款式的上衣搭配普通款式的褲子), 可以在特殊節日針對不同客群設計專 屬的搭配優惠



免運政策

針對獲得免運資格的顧客,可以分析 其回購情況,包括是否回購、回購金 額及週期,藉此調整免運門檻和有效 期限,提升回購率與客單價 附錄

Github Link