Применение сводных таблиц для маркетинговой сегментации

Практически все компании признают высокую ценность преданных клиентов. Многие пытаются внедрять программы повышения лояльности, однако мало где работает полноценная программа лояльности.

В большинстве случаев действия компаний сводятся к разовым акциям или раздаче скидок всем подряд. Скидки нужно предоставлять клиентам, учитывая их ценность для компании, иначе затраты на их удержание могут превысить доходы от работы с ними.

Оценка лояльности — сложная задача, которая не может сводиться только к расчету среднего чека. Для оценки эффективности программы лояльности необходимо использовать методы, позволяющие учитывать различные аспекты поведения: частоту закупок, время последней операции, отклик на предложения, структуру потребления.

Лояльность за деньги не купить. Постоянно предоставляемые скидки всем подряд снижают доходность, но не формируют лояльность.



Типичные ошибки в работе

Большинство ошибок при работе с клиентами связано с тем, что не обеспечивается учет их персональных потребностей.

Чтобы сделать эффективную для компании и интересную клиентам программу лояльности, нужно понимать, что требуется клиенту. Данные об этом уже есть в компаниях:

- Анкетные данные
- Чеки, история покупок
- Обращения в call-центр
- Опросы и маркетинговые исследования и другие.

Необходимо извлечь из этих данных знания.

Как запустить программу лояльности

Для функционирования программы лояльности нужно ответить на множество трудных вопросов: Кто является вашим клиентом, на какие сегменты они разбиты и что отличает один сегмент от другого? Какие факторы влияют на поведение, какова структура потребления? Через какие каналы на них можно воздействовать, какова отдача? Как замерить лояльность, какие факторы говорят об изменении тенденций?

Оценка лояльности — сложная задача, которая не может сводиться только к расчету среднего чека. Для оценки эффективности программы лояльности необходимо использовать методы, позволяющие учитывать различные аспекты поведения: частоту закупок, время последней операции, отклик на предложения, структуру потребления.



Обеспечение лояльности сложная и комплексная задача, не сводящаяся только к построению моделей и анализу. Необходимо решать множество и других задач: учет истории взаимоотношений, работа персонала, обработка рекламаций и многое другое.

Однако именно анализ является «мозгами» всего комплекса. При отсутствии должной аналитики вся собранная информация будет лежать мертвым грузом и не позволит обратить данные о клиентах в знания о них, способные принести дополнительные доходы.

RFM-анализ — метод анализа клиентов компании, позволяющий делить их на группы в зависимости от суммы покупок и их регулярности. Полученные данные позволяют выявить ключевых покупателей и разработать принципы работы с каждой группой клиентов.

RFM аббревиатура (англ. Recency Frequency Monetary — давность, частота, деньги) — сегментация клиентов в анализе сбыта по лояльности.

Определяет три группы:

Recency (давность, пер.: новизна, свежесть) — давность сделки: чем меньше времени прошло с момента последней активности клиента, тем больше вероятность, что он повторит действие.

Frequency (частота) — количество сделок: чем больше каких-либо действий совершил клиент, тем больше вероятность того, что он его повторит в будущем.

Monetary (деньги) — сумма сделок: чем больше денег было потрачено, тем больше вероятность того, что он сделает заказ Для простоты принадлежность клиента к определенному диапазону представляют их в виде 3-балльной системы.

Давность заказа:

- 1 давние; 2 «спящие» (относительно недавние);
- 3 недавние.

Частота покупок:

1 — разовые; 2 — редкие; 3 — частые.

Сумма покупок:

1 — низкий чек; 2 — средний чек; 3 — высокий чек.

Пересечения показателей и уровней дают 27 возможных комбинаций (сегментов):

111 - давние	121 - давние	131 - давние			
разовые с	редкие с	частые с			
низким чеком	низким чеком	низким чеком			
112 - давние	122 - давние	132 - давние			
разовые со	редкие со	частые со			
средним чеком	средним чеком	средним чеком			
113 - давние	123 - давние	133 - давние			
разовые с	редкие с	частые с			
высоким чеком	высоким чеком	высоким чеком			

211 - спящие	221 - спящие	231 - спящие		
разовые с	редкие с	частые с		
низким чеком	низким чеком	низким чеком		
212 - спящие	222 - спящие	232 - спящие		
разовые со	редкие со	частые со		
средним чеком	средним чеком	средним чеком		
213 - спящие	223 - спящие	233 - спящие		
разовые с	редкие с	частые с		
высоким чеком	высоким чеком	высоким чеком		

311 - недавние	321 - недавние	331 - недавние
разовые с	редкие с	частые с
низким чеком	низким чеком	низким чеком
312 - недавние	322 - недавние	332 - недавние
разовые со	редкие со	частые со
средним чеком	средним чеком	средним чеком
313 - недавние	323 - недавние	333 - недавние
разовые с	редкие с	частые с
высоким чеком	высоким чеком	высоким чеком

Алгоритм RFM-анализа в Excel

1) Представьте данные о клиентской базе в виде таблицы со столбцами:

Α	В С	D	E	F	G	Н
InvoiceN ₍ *	StockCo 🔻 Description	▼ Quantity ▼	InvoiceDate 👊	UnitPrice 🔻	CustomerID Co	ountry Moneta V
581587	22631 CIRCUS PARADE L	.UN 12	09.12.2011 12:50	1,95	12680 Fr	ance 23,4
581587	22556 PLASTERS IN TIN O	CIF 12	09.12.2011 12:50	1,65	12680 Fr	ance 19,8
581587	22555 PLASTERS IN TIN S	STF 12	09.12.2011 12:50	1,65	12680 Fr	ance 19,8
581587	22728 ALARM CLOCK BA	KE 4	09.12.2011 12:50	3,75	12680 Fr	ance 15
581587	22727 ALARM CLOCK BA	KE 4	09.12.2011 12:50	3,75	12680 Fr	ance 15
581587	22726 ALARM CLOCK BA	KE 4	09.12.2011 12:50	3,75	12680 Fr	ance 15
581587	22730 ALARM CLOCK BA	KE 4	09.12.2011 12:50	3,75	12680 Fr	ance 15
581587	22367 CHILDRENS APRO	N : 8	09.12.2011 12:50	1,95	12680 Fr	ance 15,6
581587	22629 SPACEBOY LUNCH	1 B 12	09.12.2011 12:50	1,95	12680 Fr	ance 23,4
581587	23256 CHILDRENS CUTLI	ER' 4	09.12.2011 12:50	4,15	12680 Fr	ance 16,6
581587	22613 PACK OF 20 SPACE	EB(12	09.12.2011 12:50	0,85	12680 Fr	ance 10,2
581587	22899 CHILDREN'S APRO	ON 6	09.12.2011 12:50	2,1	12680 Fr	ance 12,6
581587	23254 CHILDRENS CUTLI	ER' 4	09.12.2011 12:50	4,15	12680 Fr	ance 16,6
581587	23255 CHILDRENS CUTLI	ER' 4	09.12.2011 12:50	4,15	12680 Fr	ance 16,6
581587	22138 BAKING SET 9 PIE	CE 3	09.12.2011 12:50	4,95	12680 Fr	ance 14,85
581586	22061 LARGE CAKE STAN	ID 8	09.12.2011 12:49	2,95	13113 Ur	nited Kingdom 23,6
581586	23275 SET OF 3 HANGIN	G (24	09.12.2011 12:49	1,25	13113 Ur	nited Kingdom 30

2) В примере за ID мы взяли номер, но там может быть любая контактная информация клиента — email, телефон, имя.

https://www.kaggle.com/datasets/lakshmi25npathi/online-retail-dataset

Аннотация: Набор данных о реальных розничных транзакциях в Интернете за два года. Информация о наборе данных:

этот набор данных Online Retail II содержит все транзакции, имевшие место в британских и зарегистрированных интернет-магазинах в период с 01. 12.2009 по 09. 12.2011. Компания в основном продает уникальные подарки на все случаи жизни. Многие клиенты компании являются оптовиками.

Информация об атрибутах:

InvoiceNo: номер счета. Номинал. 6-значный целочисленный номер, однозначно присвоенный каждой транзакции. Если этот код начинается с буквы «с», это означает отмену.

StockCode: Код продукта (элемента). Номинал. 5-значный целочисленный номер, однозначно присвоенный каждому отдельному продукту.

Описание: Название продукта (элемента). Номинал.

Количество: количество каждого продукта (элемента) на транзакцию. Числовой.

InvoiceDate: дата и время выставления счета. Числовой. День и время создания транзакции.

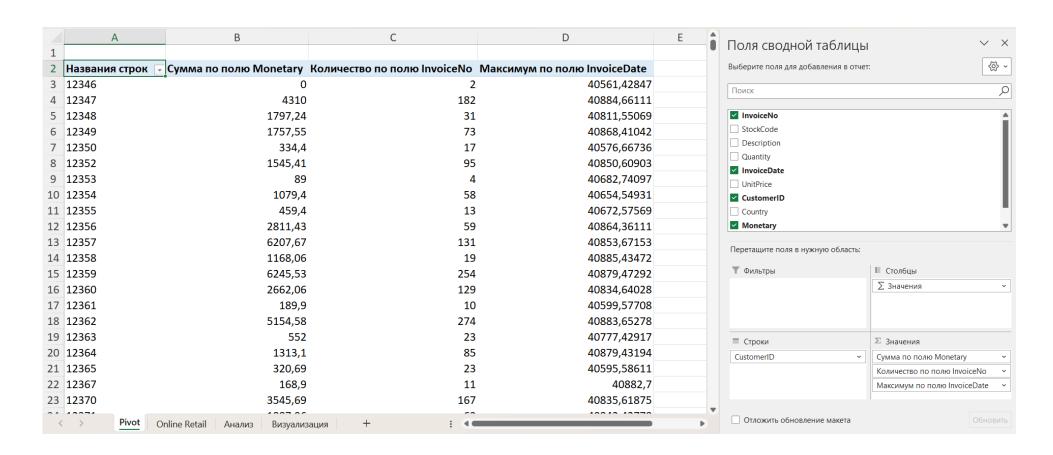
UnitPrice: Цена за единицу. Числовой. Цена продукта за единицу в фунтах стерлингов (£).

ID клиента: номер клиента. Номинал. 5-значный целочисленный номер, уникальный для каждого клиента.

Страна: Название страны. Номинал. Название страны, в которой проживает клиент. Всего 541910 строк.

2) Создайте и настройте сводную таблицу, чтобы посчитать:

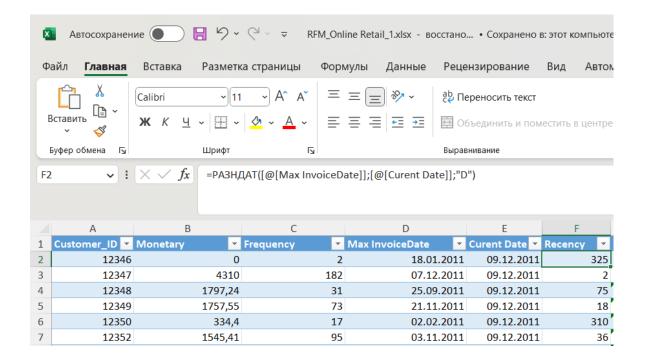
Сколько раз клиент заказывал — перетягиваем столбец с CustomerID и значение количества по полю InvoiceNo. Так мы видим, сколько заказов по каждому ID; На какую сумму клиент заказывал — значение суммы по полю Monetary; Когда клиент в последний раз заказывал — значение максимума по полю InvoiceDate.



2) Скопируйте данные на новый лист, переименуйте поля в читаемый вид и для удобства поменяйте порядок столбцов

	А	В	С	D
1	Customer_ID ▼	Monetary T	Frequency	Max InvoiceDate
2	12346	0	2	18.01.2011
3	12347	4310	182	07.12.2011
4	12348	1797,24	31	25.09.2011
5	12349	1757,55	73	21.11.2011
6	12350	334,4	17	02.02.2011
7	12352	1545,41	95	03.11.2011
8	12353	89	4	19.05.2011
9	12354	1079,4	58	21.04.2011
10	12355	459,4	13	09.05.2011
11	12356	2811,43	59	17.11.2011
12	12357	6207,67	131	06.11.2011
13	12358	1168,06	19	08.12.2011
14	12359	6245,53	254	02.12.2011
15	12360	2662,06	129	18.10.2011
16	12361	189,9	10	25.02.2011
17	12362	5154,58	274	06.12.2011
18	12363	552	23	22.08.2011
19	12364	1313,1	85	02.12.2011
20	12365	320,69	23	21.02.2011
21	12367	168,9	11	05.12.2011
22	12370	3545,69	167	19.10.2011
23	12371	1887,96	63	26.10.2011
24	12372	1298,04	52	29.09.2011
25	12373	364,6	14	01.02.2011
26	12374	742,93	33	14.11.2011
27	12375	455,42	18	07.12.2011
28	12377	1628,12	77	28.01.2011
29	12378	4008,62	219	02.08.2011
30	12379	850,29	41	19.09.2011

3) В отдельном столбце рассчитайте, сколько дней прошло с последнего заказа: для максимальной даты в датасете (в примере — 09.12.2011):



4) Рассчитаем ранг клиента по признаку Monetary – "Monetary Score"

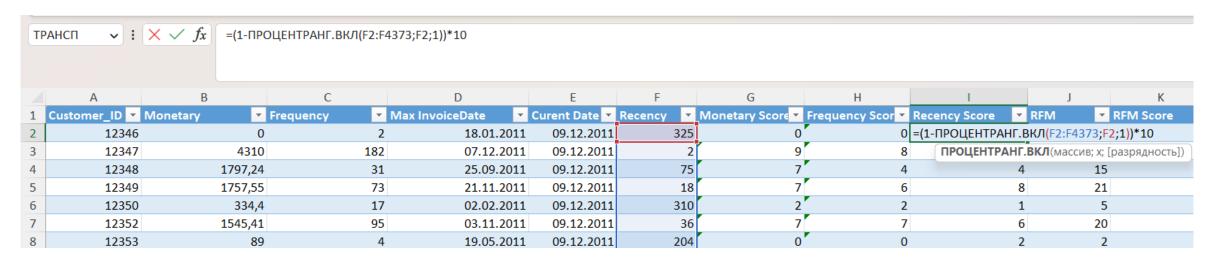
Можно использовать функцию ПРОЦЕНТРАНГ.ВКЛ. Возвращает ранг значения в наборе данных как процентное содержание в наборе данных (от 0 до 1, включая эти числа). Эта функция используется для оценки относительного положения значения в наборе данных.

Т	ТРАНСП \checkmark : $\times \checkmark f_x$ =ПРОЦЕНТРАНГ.ВКЛ(B2:B4373;B2;1)*10												
	A	В	C		D	E	Е	G	Н				
. 4			C		U		F						
1	Customer_ID 💌	Monetary	Frequency	T N	Max InvoiceDate	Curent Date	Recency 💌	Monetary Score ▼	Frequency Scor Rec				
2	12346		0	2	18.01.2011	09.12.2011	325	=ПРОЦЕНТРАНГ.ВІ	КЛ(B2:B4373;B2;1)*10				
3	12347	4	310	182	07.12.2011	09.12.2011	2	9	8				
4	12348	1797	7,24	31	25.09.2011	09.12.2011	75	7	4				
5	12349	1757	7,55	73	21.11.2011	09.12.2011	18	7	6				
6	12350	33	34,4	17	02.02.2011	09.12.2011	310	2	2				
7	12352	1545	5,41	95	03.11.2011	09.12.2011	36	7	7				
8	12353		89	4	19.05.2011	09.12.2011	204	0	0				

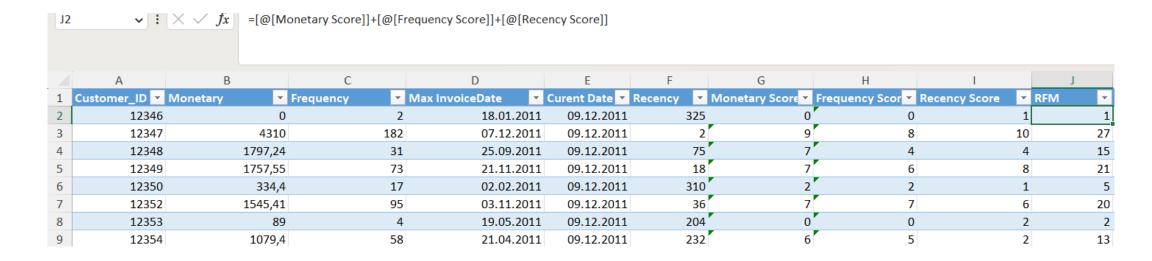
5) Аналогично рассчитаем – "Frequency Score"

	2 i i =-			_·				_·	_·	
ТРАНСП \checkmark : $\times \checkmark fx$ =ПРОЦЕНТРАНГ.ВКЛ(С2:C4372;C2;1)*10										
	А	В		С	D	E	F	G	Н	I J
1	Customer_ID 💌	Monetary	~	Frequency	Max InvoiceDate	Curent Date 💌	Recency -	Monetary Score ▼	Frequency Scor 🔻	Recency Score RFM
2	12346		0	2	18.01.2011	09.12.2011	325	0	=ПРОЦЕНТРАНГ.В	КЛ(C2:C4372; <mark>C2;1)*10</mark>
3	12347	,	4310	182	07.12.2011	09.12.2011	2	9	ПРОЦЕНТРАНГ.	ВКЛ(массив; х; [разрядность])
4	12348		1797,24	31	25.09.2011	09.12.2011	75	7	4	4
5	12349		1757,55	73	21.11.2011	09.12.2011	18	7	6	8
6	12350		334,4	17	02.02.2011	09.12.2011	310	2	2	1
7	12352		1545,41	95	03.11.2011	09.12.2011	36	7	7	6

6) Рассчитаем ранг клиента по признаку давность – "Recency Score", в этом случае лучшими клиентами будут те, у которых давность меньше.



8) Создадим итоговое поле RFM на основании этих кодов.



9) Рассчитаем ранг клиента по признаку RFM - "RFM Score"

K2		v)	$\times \checkmark f_x$	=ПРОЦЕНТРАНГ.ВКЛ(J2:J4373;J2;1)*10										
	В		С		D	Е	F	G	Н	1	J	K		
1 6	tary	▼ F	requency	*	Max InvoiceDate	Curent Date 💌	Recency	Monetary Score ▼	Frequency Scor	Recency Score	RFM ▼	RFM Score		
2		0		2	18.01.2011	09.12.2011	32	5 0	0	1	l 1	. 0		
3		4310		182	07.12.2011	09.12.2011		2 9	8	10	27	9		
4		1797,24		31	25.09.2011	09.12.2011	7	5 7	4	4	15	4		
5		1757,55		73	21.11.2011	09.12.2011	1	7	6	3	21	7		
6		334,4		17	02.02.2011	09.12.2011	31	2	2	1	. 5	0		

10) Используя функцию ПРОСМОТРХ определим названия сегментов. Функция ПРОСМОТР (ранее ВПР, XLOOKUP) используется для поиска объектов в таблице или диапазоне по строкам.

=ΠΡΟCMOTPX([@[RFM Score]];\$N\$2:\$N\$12;\$O\$2:\$O\$12)

ТРАН	CΠ ∨ : × ✓ <i>f</i> x	=ПРОСМО	TPX([@[RFM Score]];\$N	N\$2:\$N\$12;\$O\$	2:\$0\$12)									^
	В С		D	E	F	G	Н	I		J K	L	1 M	N O	P
1 eta	ry Frequency	▼ Ma:	x InvoiceDate 🔽 🤇	Curent Date 💌 I	Recency 🔽 🛭	Monetary Score 💌	Frequency Scor	Recency Score	▼ RFM	▼ RFM Score	Segment 🔻	RFM	Score Customer Seg	gment
2	0	2	18.01.2011	09.12.2011	325	0'	0		1	1	0 =ΠPOCMOTPX([@[RF	M Score]];\$N	<mark>\\$2:\$N\$12;</mark> \$O\$2:\$0	\$12)
3	4310	182	07.12.2011	09.12.2011	2	ПРОСМ	ПОТРХ (искомое_зна	чение; просматрі	иваемый_мас	сив; возращаемый	массив; [если_ничего_не_найд	ено]; [режим	_сопоставления]; [ре	эжим_поиска])
4	1797,24	31	25.09.2011	09.12.2011	75	7	4		4	15	4 Risk		8 Top	
5	1757,55	73	21.11.2011	09.12.2011	18	7	6		8	21	7 Loyal		7 Loyal	
6	334,4	17	02.02.2011	09.12.2011	310	2	2		1	5	0 не заслуживат		6 Loyal	
7	1545,41	95	03.11.2011	09.12.2011	36	7	7		6	20	6 Loyal		5 Loyal	
8	89	4	19.05.2011	09.12.2011	204	0'	0		2	2	0 не заслуживат		4 Risk	
9	1079,4	58	21.04.2011	09.12.2011	232	6	5		2	13	4 Risk		3 Risk	
10	459,4	13	09.05.2011	09.12.2011	214	3 '	1		2	6	1 не заслуживат		2 Risk	
11	2811,43	59	17.11.2011	09.12.2011	22	8	6		7	21	7 Loyal		1 не заслужив:	те
12	6207,67	131	06.11.2011	09.12.2011	33	9'	8		6	23	8 Top		0 не заслужив	ат
13	1168,06	19	08.12.2011	09.12.2011	1	6	2		10	18	6 Loyal			
14	6245,53	254	02.12.2011	09.12.2011	7	9'	9		9	27	9 Top			

11) Визуализируем результаты сегментации клиентов с помощью сводной таблицы: рассчитаем сумму по полю Monetary в разрезе клиентских сегментов

