Ficha Técnica do Projeto

Projeto: Segmentação de Clientes via RFM – O Mercado (Projeto 1)

Analista de Dados: Bruna Derner

Ferramentas utilizadas: Google Sheets, Looker Studio, Google Apresentações e Loom.

# 1. Objetivo do Projeto

A loja "O Mercado" busca compreender melhor o comportamento da sua base de clientes a fim de aumentar as fidelizações – desafio enfrentado num cenário altamente competitivo e com mudanças nos padrões de preferência do consumidor. Sendo assim, este projeto tem como objetivo realizar uma segmentação de clientes usando a metodologia RFM (Recência, Frequência e Valor Monetário), fornecendo informações que permitam tomada de decisões estratégicas em marketing, fidelização e retenção.

# 2. Google Sheets

# 2.1. Processamento e Preparação dos Dados

### 2.1.1. Importação dos dados.

Os dados foram importados diretamente das planilhas de origem utilizando a função IMPORTRANGE combinada com QUERY para filtrar registros nulos e outliers.

Usando a fórmula (exemplo):

=QUERY(

IMPORTRANGE("https://docs.google.com/spreadsheets/d/1qK0a1k8dd\_MhEff2mArOvi7de 61FS-3hPnRyTC7Wus4/edit?usp=sharing"; "clientes!A1:I2241");

"select \* where Col1 is not null and Col2 is not null and Col3 is not null and Col4 is not null and Col5 is not null and Col5 is not null and Col6 is not null and Col7 is not null and Col8 is not null and Col9 is not null";

1

### 2.1.2 Tratamento de Dados Nulos e Outliers

Antes da importação dos dados foi analisado quais dados eram nulos, quais eram outliers e eu tomei a decisão de tirá-los da análise ao invés de tratá-los.

Esses foram os dados encontrados a partir do CONTAR.VAZIO e estatística da coluna, ferramenta do próprio google sheets:

Clientes: 24 valores nulos removidos (principalmente em salário)

Transações: 7 valores nulos removidos

Resumo de compras: Nenhum valor nulo encontrado

Outlier: Um valor de salário muito alto (666666) foi excluído no momento da importação

### 2.1.3 Tratamento de Duplicados

9 registros duplicados de id\_cliente identificados na tabela resumo\_compras e removidos (eram cópias idênticas), identificados a partir da ferramenta de limpeza de dados duplicados do google sheets.

## 2.1.4 Unificação das Tabelas

As tabelas foram unidas usando FILTER e CORRESP para garantir que apenas os IDs presentes nas 3 bases fossem mantidos:

```
=FILTER(
transacoes!A:D;
ÉNÚM(CORRESP(transacoes!B:B; clientes!A:A; 0));
ÉNÚM(CORRESP(transacoes!B:B; resumo_compras!A:A; 0))
)
```

Em seguida, foi utilizado PROCV para cruzar as informações das tabelas buscando em cada uma das três bases de dados.

# 2.1.4 Criação de Variáveis Derivadas

```
Variáveis criadas:
idade: =2022 - E2
faixa etária: =IFS(
 2022 - E2 < 25; "18 a 24";
 2022 - E2 < 35; "25 a 34";
 2022 - E2 < 45; "35 a 44";
 2022 - E2 < 55; "45 a 54";
 2022 - E2 < 65; "55 a 64";
 VERDADEIRO; "65 ou mais"
periodo compras: =TEXTO(C2; "yyyy-mm") para analisar a sazonalidade
faixa salarial (: =SE(H2 < 30000;
  "Até 30k";
  SE(H2 < 60000);
    "30k - 60k";
    SE(H2 < 90000);
     "60k - 90k";
     "Acima de 90k"
    )
  )
filhos (com classificação): =IFS(I2
 +J2 = 0; "Sem filhos";I2
 +J2 = 1; "1 filho"; I2
 +J2 = 2; "2 filhos";
 VERDADEIRO; "3 ou mais filhos"
)
total gasto: =SOMA(M2:R2)
frequencia: =CONT.SES(A:B;B2)
ticket médio (total gasto / número de compras): =SE(Y2 > 0; SOMA(M2:R2) / Y2; 0)
```

A de total\_gasto e frequência eu só fiz para calcular ticket médio. Mas posteriormente fiz novamente da de RFM para que fosse contabilizada de forma assertiva.

### 2.2 Análise Exploratória Inicial

Ao terminar a criação de variáveis foi realizada uma análise inicial para ter alguns insights. Foram criados tabelas dinâmicas e gráficos que apresentaram os seguintes resultados:

### Nível de escolaridade dos clientes

A maioria dos clientes da loja possui ensino superior completo (50,3%), seguido de pós-graduação (38,3%). Apenas 11,4% têm apenas o nível secundário.

Isso indica que os clientes são escolarizados e possivelmente são mais exigentes e possuem renda mais elevada.

### Estado civil

Casados são o maior grupo (38,7%)

Em seguida, temos união estável (25,8%) e solteiros (21,5%)

Divorciados, viúvos e "outros" representam menor parte

Esses resultados podem indicar que as decisões de compra são mais familiares.

### Faixa salarial

R\$ 30k - 60k é a faixa mais comum (45,5%)

Depois, R\$ 60k - 90k (36,3%)

Faixas extremas representam menos da metade (acima de R\$ 90k: 2,2%, até R\$ 30k: 16%)

Os resultados indicam que a maior parte dos clientes tem um bom poder aquisitivo e boa capacidade para consumo.

### Faixa etária

O maior grupo está na faixa dos 45 a 54 anos(32,7%)

Seguido por 55 a 64 anos (21,8%) e 65 anos ou mais (20,8%)

O público da empresa é um público mais maduro, provavelmente com mais estabilidade financeira e que valoriza a qualidade e confiança.

### Análise de Consumo de Produto

O produto mais consumido disparado é o vinho, com 52,3% do total gasto

Em seguida, carnes (26,1%)

Outros produtos (peixes, doces, frutas e "outros") aparecem de forma secundária.

Se vinho é o carro chefe da empresa talvez o marketing devesse focar neste produto oferecendo promoções e artigos de fidelização.

Além dessas informações também foi possível verificar onde se concentra a maior parte das compras, que é em loja (58,68%) frente a compras on-line (41,32%).

Com isso podemos concluir essa primeira análise traçando um perfil de clientes.

Escolaridade em nível superior (nível superior/pós)

Maduro (acima de 45 anos)

Com renda de média a alta

Casado ou em união estável

Preferencialmente realiza compras na loja física

E tem uma forte preferência por vinhos frente a outros produtos.

### 2.3 Segmentação RFM

Para fazer a análise de RFM as informações não podem ficar repetidas, sendo assim foi necessário criar uma nova tabela para poder classificar os clientes usando o quartil.

Na nova tabela foram adicionadas todas as variáveis tidas como importante, começando pelo id\_clientes =UNIQUE(Compilado!B:B). Depois foi usado PROCV para adicionar escolaridade, estado civil, faixa etária, número de filhos, faixa salarial e resposta da campanha.

Para calcular os quartis utilizei a fórmula =QUARTIL(I2:I2206;0) para todas as variáveis e todos os quartis.

Quartil	recencia1		valor_monetari o1
0	827	1	8
1	881	5	69
2	960	10	397
3	1070	14	1048
4	1706	27	2525

Posteriormente foi utilizado a fórmula =IFS(i2<=1; 1; i2<=5; 2; i2<=10; 3; i2<=14; 4; i2<=27; 5) para classificar cada cliente. Os valores variam de 1 a 5, cada cliente pode obter até 5 pontos em recência, frequência e valor monetário. Chegamos a classificação:

Clientes fiéis: são clientes recentes, frequente e gastam bem: R≥4; F≥4; M≥4

Fiéis em potencial: recente, frequência ok, valor razoável: R≥3; F≥3; M≥3

Promissores: recente, mas ainda não compram muito: R≥3; F≤2; M≤3

Clientes em risco: inativos (R\le 2), mas costumavam comprar: R2\le 2; S2\rightarrow =4; T2\rightarrow =3

Clientes perdidos: inativos, e compravam pouco: R≤2; F≤2; M≤2

Grandes gastadores: gastam muito (M=5), mesmo que não recentes S2>=3; R2<=3

Clientes novos: muito recentes, ainda não compraram muito: R2>=4; S2<=2; T2>=2

Clientes em desenvolvimento: quase lá: R2>=2; R2<=3; S2>=2; S2<=3; T2>=2; T2<=3

Clientes estáveis: média geral: tudo por volta de 3

### 3. Looker Studio

A importação de dados foi feita via planilhas google. Foi realizada a união das tabelas RFM e Compilado para que o dashboard ficasse mais interativo, a mescla escolhida foi externo pela direita para os dados sobre transação ficarem armazenados em cada id de clientes.

Dessa forma, o dashboard ficou mais automatizado e podemos verificar todas as informações por segmento do cliente. Foram inseridos gráficos de sazonalidade e de perfil do cliente, scorecards com resultados absolutos e tabelas com a segmentação e compra por categoria de produto, além de um filtro de classificação de cliente.

### 4. Resultados e conclusões

#### **Indicadores Gerais:**

Foram inseridos 4 scorecards para os indicadores:

<u>Total de transações</u>: 21.902 <u>Total de clientes</u>: 2.205 <u>Receita total</u>: R\$1.339.929 <u>Ticket-médio geral</u>: R\$35

# Sazonalidade e transações ao longo do tempo:

O gráfico de área mostra um crescimento consistente até meados de 2022, seguido por uma leve queda no final do período.

### **Perfil de Clientes:**

### Escolaridade:

Distribuição dos níveis educacionais

Graduação 50,2%

Pós-graduação 38,2%

Ensino Secundário 11,5%

Isso indica um público altamente escolarizado, que tende a:

Preferir informações detalhadas sobre os produtos;

Responder bem a campanhas com apelo racional

### Estado civil

Casados são a maioria

União estável e solteiros: seguem na sequência

Maior foco em casais e famílias pode melhorar o engajamento.

## Faixa Salarial:

A maioria dos clientes está concentrada em "30k - 60k" (45,5%) e "60k - 90k" (35,7%). Clientes com esse perfil tendem a buscar custo-benefício: qualidade com preço justo; Produtos muito sofisticados ou com preços excessivos podem ter baixa adesão se não forem bem posicionados.

### Filhos:

58,9% dos clientes não têm filhos

A maioria dos compradores têm mais liberdade financeira.

### Faixa Etária:

O maior grupo está na faixa dos 45 a 54 anos(32,7%)

Seguido por 55 a 64 anos (21,8%) e 65 anos ou mais (20,8%)

O público da empresa é um público mais maduro, provavelmente com mais estabilidade financeira e que valoriza a qualidade e confiança.

Bom, de acordo com o que foi encontrado é possível concluir que a análise baseada na metodologia RFM permitiu segmentar a base de clientes da loja O Mercado e identificar perfis com comportamentos e potenciais distintos. Observou-se que três segmentos concentram a maior parte da receita, destacando-se os Fiéis, Em Risco e Fiéis em Potencial — que juntos representam 56% da base e mais de 86% da receita.

Com base nesses achados, elaborou-se recomendações estratégicas organizadas em quatro frentes prioritárias:

<u>Foco Estratégico:</u> segmentos mais valiosos e com forte impacto na receita, merecendo programas de fidelização e ações de retenção imediata.

<u>Potencial de Crescimento:</u> clientes que ainda não atingiram todo seu potencial, mas que respondem bem a estímulos como campanhas sazonais e vantagens exclusivas.

Observação: perfis com pouca recorrência, que demandam incentivos iniciais e monitoramento contínuo.

<u>Última Chance</u>: clientes com sinais claros de inatividade, para os quais são indicadas ações rápidas de reativação ou decisão de descarte.

# 5. Limitações\ Próximos passos:

<u>Limitações:</u> A análise foi realizada com base em dados históricos e comportamentais disponíveis até o momento, o que pode não refletir mudanças recentes nos hábitos dos consumidores.

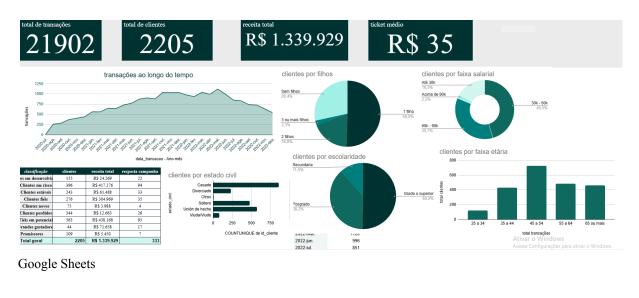
<u>Próximos Passos</u>: Eu apostaria na utilização de outras ferramentas para análise para que ela ficasse mais rica, não utilizaria apenas RFM. Utilizaria K-means etc, mas para isso teria de usar outras ferramentas também.

Faria também o monitoramento da resposta às ações implementadas e atualizaria a segmentação periodicamente, garantindo que as estratégias estejam alinhadas com a evolução da base de clientes.

#### 6. Links de Interesse

☐ Google Sheets

Link da planilha com o dashboard no Google Sheets: <a href="https://docs.google.com/spreadsheets/d/1\_E2wwfR9YxtgV2mbxb2xPde1LLIZ5F9Zm2hjZDgOlSQ/edit?usp=sharing">https://docs.google.com/spreadsheets/d/1\_E2wwfR9YxtgV2mbxb2xPde1LLIZ5F9Zm2hjZDgOlSQ/edit?usp=sharing</a>



☐ Looker Studio

Link do dashboard no Looker Studio: https://lookerstudio.google.com/reporting/ff9d9626-041a-447c-a0ff-dbbe6034c224



Looker Studio

☐ Google Apresentações

Link da apresentação no Google Apresentações:

https://docs.google.com/presentation/d/1Fprogjw9jptm\_NRDVWqwtumcAwOZAW2724u4OoHQ3yg/edit?usp=sharing