

Campus Santo Amaro

Tecnologia em análise e desenvolvimento de sistemas Turma 50



Loja de bicicleta – Click Flow

São Paulo

2024



Colaboradores:

Carlos Henrique Bezerra da Silva – 2224108274

Gabriel Leme Dantas - 2224101466

Geovana Lilian Gomes da Silva - 2224108323

Felipe Ito de Araújo - 2224106783

Karen Ribeiro Soares - 2224106637

Kevin Freitas Santos - 2224105975

Carolina Alves de Melo - 2224106174

Yasmin Felix Silva - 2224108583

Letícia Vasconcelos Bulhões - 2224108612

Amanda Raissa Hipólito Andrade - 2224109373



Sumário

| Colaboradores: | 2 |
|---|----|
| Aprendizado de Máquina, Machine Learning e Ciência de Dados | 4 |
| Entrega 1: Exploração de Dados e Pré-processamento | 4 |
| Entrega 2: Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina de Regressão Linear | 7 |
| Entrega 3: Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina de Classificação | 9 |
| Modelagem de Dados | 10 |
| Entrega 1: Modelagem Conceitual | 10 |
| Entrega 2: Modelagem Lógica e Normalização | 10 |
| Entrega 3: Entregar Dicionário de Dados uma simulação de cadastro | 10 |
| Redes de Computadores | 12 |
| Entrega 1: Montar a planta baixa de Rede da Empresa | 12 |
| Entrega 2: Configuração de IP de todos os equipamentos | 12 |
| Segurança da Informação | 14 |
| Entrega 1: Implementação de Medidas de Segurança | 14 |
| Entrega 2: Matriz GUT | 17 |



Aprendizado de Máquina, Machine Learning e Ciência de Dados

Entrega 1: Exploração de Dados e Pré-processamento

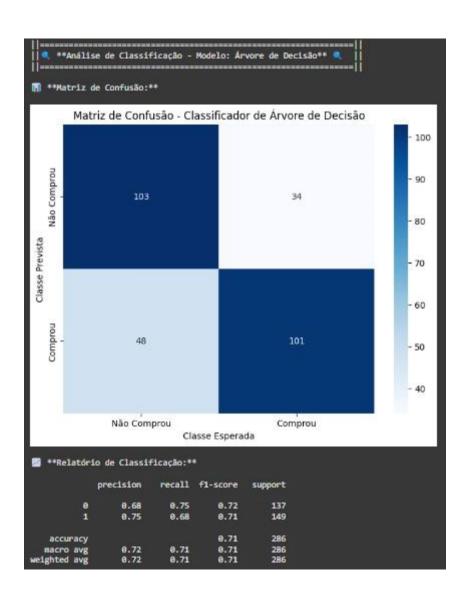
```
# Importação das bibliotecas necessárias
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.metrics import confusion_matrix
df = pd.read_csv('bike_buyers (2).csv')
df.drop(columns=['ID', 'Education', 'Occupation', 'Home Owner'], inplace=True)
print("\nVerificação de valores ausentes por coluna:")
print(df.isnull().sum())
# Preencher valores ausentes (se houver) com a mediana (para colunas numéricas) df.fillna(df.median(numeric_only=True), implace=True)
# Alterar tipo de dado da coluna 'Purchased Bike' para booleano
df['Purchased Bike'] = df['Purchased Bike'].apply(lambda x: True if x == 'Yes' else False)
# Alterar tipo de dado da coluna 'Annual Income' para float df['Income'] = df['Income'].astype(float)
df_visual = df.copy()
# Normalizar as colunas numéricas com StandardScaler (apenas para modelagem)
scaler = StandardScaler()
df[['Income', 'Children', 'Cars', 'Age']] = df_scaled
# Separar dados em treino e teste
X = df.drop(columns='Purchased Bike') # Features (ajustado para a coluna 'Purchased Bike')
y = df['Purchased Bike'] # Target
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3, random_state=42)
# Exibir as dimensões dos conjuntos de treino e teste print(f"Dimensões do conjunto de treino: {X_train.shape}")
print(f"Dimensões do conjunto de teste: {X_test.shape}")
# Exibir DataFrame original para visualização (com valores reais)
df_visual.head()
```



```
import pandas as pd
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.metrics import confusion_matrix, classification_report
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
df = pd.read_csv('bike_buyers (2).csv')
df['Purchased Bike'] = df['Purchased Bike'].map({'Yes': 1, 'No': 0})
df = df.drop(['ID', 'name'], axis=1)
df = df.dropna()
df = pd.get_dummies(df, drop_first=True)
# Separar variáveis de entrada (X) e variável alvo (y)
X = df.drop('Purchased Bike', axis=1)
y = df['Purchased Bike']
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3, random_state=42)
clf = DecisionTreeClassifier(random_state=42)
clf.fit(X_train, y_train)
y_pred = clf.predict(X_test)
conf_matrix = confusion_matrix(y_test, y_pred)
# Visualizar a matriz de contusao com mais estrio

print("|| **Anàlise de Classificação - Modelo: Arvore de Decisão** ( ||*)
print("||=
print("\n | **Matrlz de Confusão: **\n")
plt.figure(figsize=(8, 6))
plt.xlabel("Classe Esperada")
plt.ylabel("Classe Prevista")
plt.title("Matriz de Confusão - Classificador de Arvore de Decisão")
plt.show()
# Exibir o relatório de classificação
print("\n≅ **Relatório de Classificação:**\n")
print(classification_report(y_test, y_pred))
```





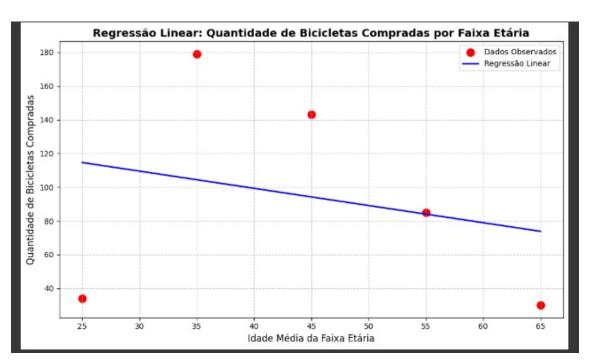


Entrega 2: Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina de Regressão Linear

REGRESSÃO LINEAR

```
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
df = pd.read_csv('bike_buyers (2).csv')
bins = [20, 30, 40, 50, 60, 70]
labels = ['20-30', '30-40', '40-50', '50-60', '60-70']
df['Age Range'] = pd.cut(df['Age'], bins=bins, labels=labels, right=False)
# Contar a quantidade de bicicletas compradas por faixa etária bike_counts = df[df['Purchased Bike'] == 'Yes'].groupby('Age Range').size()
# Calcular os pontos médios das faixas etárias e os valores ajustados
x_trein = np.array([(bins[i] + bins[i+1]) / 2 for i in range(len(bins) - 1)])
y_trein = np.array(bike_counts.reindex(labels, fill_value=0))
# Regressão linear
N = len(x_trein)
sum_x = np.sum(x_trein)
sum_y = np.sum(y_trein)
sum_xy = np.sum(x_trein * y_trein)
sum_x2 = np.sum(x_trein ** 2)
# Cálculo do peso (w) e viés (b)
w = (N * sum_xy - sum_x * sum_y) / (N * sum_x2 - sum_x ** 2)
b = (sum_y - w * sum_x) / N
# Previsão da linha de regressão
f_{wb} = w * x_{trein} + b
# Plotando o gráfico de regressão linear com os dados ajustados
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.scatter(x_trein, y_trein, color='red', marker='0', s=100, label='Dados Observados')
# Plotando a linha de regressão
plt.plot(x_trein, f_wb, color='blue', label='Regressão Linear', linewidth=2)
plt.ylabel('Quantidade de Bicicletas Compradas', fontsize=12)
plt.xlabel('Idade Média da Faixa Etária', fontsize=12)
plt.title('Regressão Linear: Quantidade de Bicicletas Compradas por Faixa Etária', fontsize=14, fontweight='bold')
plt.legend()
# Melhorando a grade do gráfico
plt.grid(True, linestyle='--', alpha=0.7)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

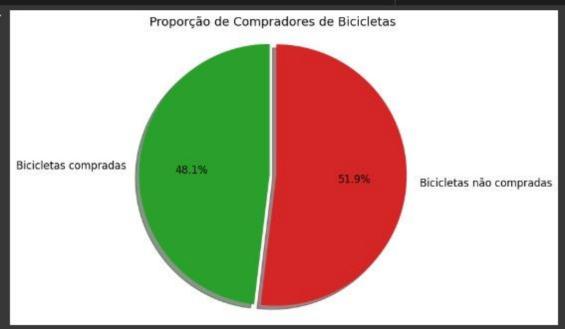






Entrega 3: Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina de Classificação

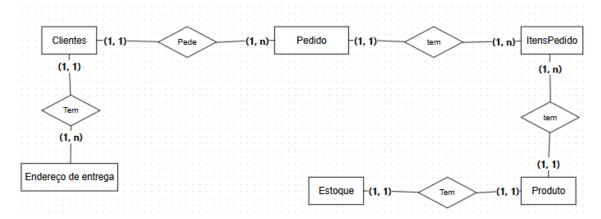
CLASSIFICAÇÃO POR MATPLOT



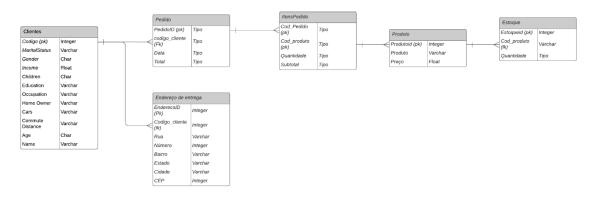


Modelagem de Dados

Entrega 1: Modelagem Conceitual



Entrega 2: Modelagem Lógica e Normalização



Entrega 3: Entregar Dicionário de Dados uma simulação de cadastro

| Clientes | | | | | |
|------------------|---------|--|-------|--|--|
| Campo | Tipo | Descrição | Chave | | |
| Codigo | Integer | Código único do cliente | PK | | |
| MaritalStatus | Varchar | Estado civil do cliente | | | |
| Gender | Char | Gênero do cliente | | | |
| Income | Float | Renda anual do cliente | | | |
| Children | Integer | Número de filhos do cliente | | | |
| Education | Varchar | Nível de educação do cliente | | | |
| Occupation | Varchar | Profissão do cliente | | | |
| Home Owner | Varchar | Indica se o cliente é proprietário de imóvel | | | |
| Cars | Varchar | Número de carros do cliente | | | |
| Commute Distance | Varchar | Distância média de deslocamento do cliente | | | |
| Age | Char | Idade do cliente | | | |
| Name | Varchar | Nome do cliente | | | |



| Pedido | | | | | | |
|---------------------|---------|-------------------------------------|-------|--|--|--|
| Campo | Tipo | Descrição | Chave | | | |
| PedidoID (PK) | Integer | Identificador único do pedido. | PK | | | |
| Codigo_Cliente (FK) | Integer | Código do cliente que fez o pedido. | FK | | | |
| Data | Tipo | Data em que o pedido foi realizado. | | | | |
| Total | Tipo | Valor total do pedido. | | | | |

| ItensPedido | | | | | | |
|----------------------------|------|---------------------------------------|----|--|--|--|
| Campo Tipo Descrição Chave | | | | | | |
| Cod_Pedido (FK) | Tipo | Código do pedido associado. | FK | | | |
| Cod_Produto (FK) | Tipo | Código do produto incluído no pedido. | | | | |
| Quantidade | Tipo | Quantidade do produto no pedido. | | | | |
| Subtotal | Tipo | Valor subtotal dos itens no pedido. | | | | |

| Produto | | | | | |
|----------------------------|---------|---------------------------------|----|--|--|
| Campo Tipo Descrição Chave | | | | | |
| ProdutoID (PK) | Integer | Identificador único do produto. | PK | | |
| Produto | Varchar | Nome ou descrição do produto. | | | |
| Preço | Float | Preço unitário do produto. | | | |

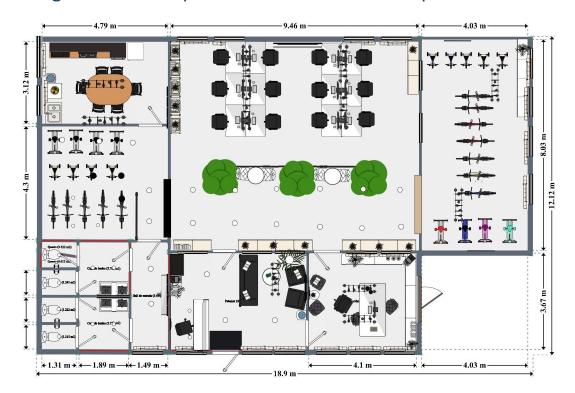
| Estoque | | | | | | |
|--------------------------|---------|--|----|--|--|--|
| Campo Tipo Descrição Cha | | | | | | |
| EstoqueID | Integer | Identificador único do estoque. | PK | | | |
| Cod_Produto (FK) | Varchar | Código do produto disponível no estoque. | FK | | | |
| Quantidada | Tino | Quantidade do produto disponível no | | | | |
| Quantidade | Tipo | estoque. | | | | |

| Endereço de entrega | | | | | | |
|------------------------|-----------|--|----|--|--|--|
| Campo | Descrição | Chave | | | | |
| EnderecoID (PK) | Integer | Identificador único do endereço. | PK | | | |
| Codigo_Cliente (FK) | Integer | Código do cliente associado ao endereço. | FK | | | |
| Rua | Varchar | Nome da rua do endereço. | | | | |
| Numero | Varchar | Número do imóvel no endereço. | | | | |
| Bairro | Varchar | Bairro do endereço. | | | | |
| Estado | Varchar | Estado onde o endereço está localizado. | | | | |
| Cidade | Varchar | Cidade do endereço. | | | | |
| CEP | Integer | Código postal do endereço. | | | | |



Redes de Computadores

Entrega 1: Montar a planta baixa de Rede da Empresa



RECEPÇÃO

01 PC

01 Impressora

SALA DE GESTÃO

01 Notebook

01 Impressora

SETOR DE VENDAS ONLINE

01 TV

12 Notebook

Entrega 2: Configuração de IP de todos os equipamentos

Faixas de IPs e Máscara de Sub-rede:

• Faixa de IP principal: 192.168.0.0/24

• Gateway (Roteador): 192.168.0.1

• **DNS**: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)



Setor de Vendas (12 Notebooks + TV)

12 Notebooks do Setor de Vendas:

Faixa de IPs para DHCP: 192.168.0.10 a 192.168.0.21 (total de 12 endereços)

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway**: 192.168.0.1

• **DNS**: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)

TV de Setor de Vendas

• **IP Estático:** 192.168.0.30

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway:** 192.168.0.1

• **DNS**: **DNS**: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)

Sala de Gestão (1 Notebook + 1 Impressora)

• Notebook de Gestão:

• IP Estático: 192.168.0.30

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway**: 192.168.0.1

• DNS: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário

Impressora de Gestão:

• **IP Estático**: 192.168.0.31

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway**: 192.168.0.1

• **DNS**: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)

Recepção (1 PC + 1 Impressora)

Para a recepção, configuramos **IP estático** para o PC e a impressora.

• PC de Recepção:

• **IP Estático**: 192.168.0.40

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway**: 192.168.0.1

DNS: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)

Impressora de Recepção:

• **IP Estático**: 192.168.0.41

• Máscara de Sub-rede: 255.255.255.0

• **Gateway**: 192.168.0.1

• **DNS**: 8.8.8.8 (primário), 8.8.4.4 (secundário)



Segurança da Informação

Entrega 1: Implementação de Medidas de Segurança

1. Política de Senhas Fortes

 Todos os usuários devem criar senhas fortes que incluem uma combinação de letras maiúsculas, minúsculas, números e caracteres especiais. A senha deve ter, no mínimo, 12 caracteres e ser alterada a cada 90 dias.

2. Política de Autenticação de Dois Fatores (2FA)

 A autenticação de dois fatores deve ser habilitada para o acesso ao sistema, especialmente para contas de administradores e gerentes, para garantir uma camada extra de segurança.

3. Política de Acesso Baseado em Função (Role-Based Access Control - RBAC)

O acesso aos sistemas e dados deve ser limitado com base nas funções dos usuários.
 Apenas o mínimo de permissões necessárias para executar as atividades deve ser concedido.

4. Política de Princípio de Menor Privilégio

 Todos os usuários devem ter acesso apenas aos dados e sistemas necessários para o desempenho de suas tarefas, restringindo privilégios administrativos ao mínimo.

5. Política de Revalidação Periódica de Acesso

 Revisões de acesso devem ser realizadas a cada seis meses para garantir que as permissões de acesso de cada usuário estejam atualizadas com base em suas funções atuais.

6. Política de Log de Acesso

 Todos os acessos aos sistemas e dados devem ser registrados em logs, incluindo informações como horário, usuário, recurso acessado e ações realizadas, para fins de auditoria e monitoramento.

7. Política de Controle de Acesso Físico

• O acesso físico ao local onde os sistemas e servidores são mantidos deve ser restrito a pessoal autorizado, com uso de controles de entrada, como cartões de acesso.

8. Política de Bloqueio Automático de Sessões Inativas

 As sessões de usuários inativas por mais de 15 minutos devem ser automaticamente bloqueadas, exigindo que o usuário faça login novamente para continuar.

9. Política de Acesso Remoto Seguro

 O acesso remoto ao sistema só deve ser permitido por meio de redes seguras e VPNs (Redes Privadas Virtuais), com autenticação 2FA para aumentar a segurança.

10. Política de Acesso Temporário



• Qualquer acesso temporário para realização de tarefas específicas deve ter uma data de expiração, após a qual o acesso é automaticamente revogado.

11. Política de Controle de Acesso a Dados Sensíveis

 O acesso a dados sensíveis, como informações de clientes e de pagamento, deve ser restrito a pessoal autorizado, e esses dados devem estar criptografados.

12. Política de Treinamento de Segurança de Acesso

 Todos os funcionários devem passar por treinamentos periódicos sobre práticas de segurança e políticas de controle de acesso, para conscientização e prevenção de incidentes.

13. Política de Gestão de Senhas de Sistemas Críticos

 Senhas de sistemas críticos devem ser armazenadas em gerenciadores de senha seguros e devem ser trocadas imediatamente após qualquer alteração de pessoal.

14. Política de Requisição de Acesso

 Novos acessos devem ser solicitados e justificados por meio de um formulário formal, com aprovação de um supervisor.

15. Política de Revogação de Acesso

 O acesso aos sistemas e dados de funcionários deve ser imediatamente revogado no caso de desligamento, mudança de função ou transferência.

16. Política de Controle de Dispositivos Pessoais

 O uso de dispositivos pessoais para acesso aos sistemas da empresa deve ser evitado ou monitorado. Caso seja permitido, os dispositivos devem seguir padrões de segurança da empresa.

17. Política de Controle de Acesso de Fornecedores e Terceiros

 Fornecedores e terceiros que necessitem de acesso aos sistemas devem ter acessos restritos e monitorados, e apenas durante o tempo necessário para realizar suas atividades.

18. Política de Monitoramento e Auditoria de Acesso

 Os registros de acesso devem ser revisados periodicamente para identificar e corrigir quaisquer acessos indevidos ou comportamentos suspeitos.

19. Política de Proteção Contra Engenharia Social

 Orientar os funcionários sobre os riscos de engenharia social e phishing, enfatizando a importância de não divulgar informações de acesso ou detalhes de segurança a pessoas não autorizadas.

20. Política de Reporte de Acessos Suspeitos

 Os funcionários devem ter um canal de comunicação para relatar qualquer tentativa de acesso suspeita ou comportamento anômalo nos sistemas, incentivando o reporte imediato.



Medidas de Detecção e Prevenção de Ataques

• Instalação de um Sistema IDS/IPS

 Configure um sistema IDS/IPS como o Snort, Suricata ou Zeek para monitorar a rede em tempo real, detectando e prevenindo ataques com base em assinaturas e comportamentos suspeitos.

Firewall de Próxima Geração (NGFW)

 Utilize um firewall de próxima geração que combine funções de firewall tradicionais com capacidades de inspeção profunda de pacotes e detecção de ameaças, oferecendo maior proteção contra ataques complexos.

Monitoramento e Bloqueio de IPs Suspeitos

 Configure listas de bloqueio para impedir o acesso de endereços IP conhecidos por atividades maliciosas. Ferramentas como IDS/IPS e firewalls podem ser programadas para bloquear automaticamente esses IPs.

• Análise de Comportamento de Rede (NBA)

 Implante sistemas de análise de comportamento de rede que detectem anomalias de tráfego. Essa tecnologia permite identificar comportamentos atípicos, como grandes transferências de dados fora do horário comercial, o que pode indicar um possível ataque.

• Segmentação de Rede

 Divida a rede em segmentos (zonas) para limitar o acesso a dados sensíveis. A segmentação de rede impede que, caso um invasor acesse uma área, ele comprometa o restante da rede.

Sistema de Monitoramento de Logs (SIEM)

 Use um sistema de monitoramento de eventos e informações de segurança (SIEM), como Splunk ou ELK Stack, que centraliza e analisa logs para detectar padrões de ataque em eventos passados e emitir alertas.

Autenticação de Dois Fatores (2FA)

 Configure autenticação de dois fatores para acesso aos sistemas críticos e à rede, exigindo que funcionários usem um segundo fator de autenticação além da senha, dificultando invasões com credenciais roubadas.

• Teste de Penetração Regular

 Realize testes de penetração periódicos para identificar vulnerabilidades na rede e nos sistemas, corrigindo falhas que possam ser exploradas por invasores.

• Configuração de Honeypots



 Instale honeypots em áreas não críticas da rede para atrair e monitorar possíveis invasores. Essas armadilhas permitem identificar e analisar táticas de ataque usadas para melhorar as defesas.

• Atualizações Automáticas e Gerenciamento de Patches

 Configure atualizações automáticas e um processo de gerenciamento de patches para garantir que todos os sistemas estejam protegidos contra as últimas ameaças conhecidas e vulnerabilidades.

Entrega 2: Matriz GUT

| Problema/Ação | Gravidad | Urgência | Tendência | G x U | Justificativa |
|--|----------|----------|-----------|-------|--|
| | e (G) | (U) | (T) | хT | |
| 1. Falta de controle de inventário | 5 | 4 | 4 | 80 | Pode causar falta de produtos para venda, perda de vendas e aumento de custos. |
| 2. Atendimento ao cliente insatisfatório | 4 | 5 | 4 | 80 | Clientes insatisfeitos podem migrar para concorrentes, impactando diretamente as vendas e a imagem da loja. |
| 3. Problemas de segurança nos dados dos clientes | 5 | 5 | 5 | 125 | Exposição de dados pode levar a prejuízos financeiros e danos à reputação. |
| 4. Ausência de política de devolução | 3 | 3 | 3 | 27 | Pode gerar insatisfação entre clientes, mas tem impacto menor que outros problemas. |
| 5. Falhas na manutenção preventiva dos equipamentos | 4 | 4 | 3 | 48 | Equipamentos sem manutenção podem gerar custos adicionais e comprometer a qualidade dos serviços. |
| 6. Marketing insuficiente para alcançar novos clientes | 3 | 4 | 4 | 48 | A falta de marketing reduz o alcance e a atração de novos clientes, afetando o crescimento. |
| 7. Falta de treinamento para equipe de vendas | 4 | 4 | 4 | 64 | Sem treinamento adequado, a equipe pode ter baixo desempenho e impactar as vendas e satisfação do cliente. |
| 8. Sistema de controle de estoque ineficaz | 4 | 3 | 4 | 48 | A falta de controle pode levar a compras desnecessárias e falta de itens importantes. |



| 9. Atraso no | 4 | 5 | 5 | 100 | Os atrasos afetam a |
|-----------------|---|---|---|-----|------------------------------|
| atendimento de | | | | | experiência do cliente e a |
| pedidos online | | | | | confiabilidade do serviço de |
| | | | | | e-commerce. |
| 10. Dificuldade | 3 | 3 | 3 | 27 | Limita a capacidade de |
| em obter | | | | | melhorar o serviço, mas é |
| feedback dos | | | | | menos impactante do que |
| clientes | | | | | outros problemas. |

Explicação dos Principais Problemas

- Problemas de segurança nos dados dos clientes (125 pontos): Este é o problema mais crítico. A segurança dos dados é extremamente importante para evitar possíveis multas e danos à imagem da empresa.
- Atraso no atendimento de pedidos online (100 pontos): Afeta diretamente a satisfação e confiança dos clientes, podendo prejudicar a estratégia de vendas online.
- Falta de controle de inventário e atendimento ao cliente insatisfatório (80 pontos cada): A falta de controle no inventário leva a perdas financeiras, e o atendimento ruim impacta diretamente a fidelidade e satisfação dos clientes

Github

https://github.com/lemebiel/Click-Flow