VELOZALUGUE

Locadora de carro

github.com/Lukinhas2609/Projeto_Locadora

• Davi Rodrigues de Paiva. RA: 423201549

• Filipe Jorge Moreira. RA: 2223202657

• Kaue Campos Farias. RA: 2223202401

• Kassio Aparecido Papa. RA: 2223203596

• Lukas Adriano Costa Damasceno. RA: 2223203652

• Vitor Augusto Cruz. RA: 2223204137

• Weverlen Pires Bazan. RA: 2223201203

Curso: Análise e Desenvolvimento de Sistemas

Turma: 40

Semestre: 2

Ano: 2024

Índice

1. Escopo	3
2. Serviços	4
3. Estruturação Interna da Empresa	5
3.1 - Aprendizado de Máquina	5
3.1.1 - Entrega 1: Exploração de Dados e Pré-processamento	5
3.1.2 - Entrega 2: Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina	7
3.1.3 - Entrega 3: Otimização e Validação do Modelo	9
3.2 - Ciência de Dados	12
3.2.1 - Entrega 1: Análise Descritiva dos Dados	12
3.2.2 - Entrega 2: Modelagem Estatística	13
3.3 - Modelagem de Dados	15
3.3.1 - Entrega 1: Modelagem Conceitual	15
3.3.2 - Entrega 2: Modelagem Lógica e Normalização	15
3.3.3 - Entrega 3: Entregar Dicionário de Dados uma simulação de cadastro	16
3.4 - Redes de Computadores	17
3.4.1 - Entrega 1: Montar a planta baixa da Rede da Empresa	17
3.4.2 - Entrega 2: Configuração de IP de todos os equipamentos	19
3.5 - Segurança da Informação	20
3.5.1 - Entrega 1: Análise de Riscos	20
3.5.2 - Entrega 2: Implementação de Medidas de Segurança	22

1. Escopo do Projeto

A VelozAlugue propõe a implementação de um sistema de locação de carros por diária, visando oferecer aos clientes uma opção flexível e econômica para o aluguel de veículos. O objetivo é estabelecer um modelo de negócio que permita aos clientes pagar por períodos de uso, proporcionando economia, flexibilidade e atraindo uma base de clientes mais ampla. Este projeto visa oferecer uma alternativa inovadora e atrativa aos consumidores em busca de uma experiência de aluguel mais transparente e adaptável às suas necessidades.

2. Serviços Oferecidos

A VelozAlugue, especializada em locação de carros por diária, poderia oferecer uma variedade de serviços para atender às necessidades dos clientes. Alguns desses serviços incluem:

- Aluguel de Carros por Diária: O serviço principal da empresa, permitindo que os clientes aluguem veículos e paguem por períodos de uso, proporcionando flexibilidade e economia.
- Reserva Online e Agendamento: Um sistema de reserva online que permite aos clientes verificar a disponibilidade de veículos, fazer reservas e agendar o horário de retirada e devolução de forma conveniente.
- **Seguro de Veículos:** Oferecer opções de seguro para os veículos alugados, proporcionando tranquilidade aos clientes em caso de acidentes ou danos.
- Assistência 24 horas: Um serviço de assistência disponível 24 horas por dia, oferecendo suporte em caso de emergências, problemas mecânicos ou necessidade de assistência na estrada.
- Entrega e Retirada de Veículos: Serviço de entrega e retirada de veículos em locais designados, proporcionando conveniência adicional aos clientes.
- Frota Diversificada: Oferecer uma ampla variedade de veículos para atender às necessidades dos clientes, incluindo carros compactos, SUVs, vans e veículos especiais.
- **Programas de Fidelidade e Descontos:** Implementar programas de fidelidade e oferecer descontos especiais para clientes frequentes, incentivando a lealdade e a repetição de negócios.
- Oferecer uma variedade de acessórios e serviços adicionais, como GPS, cadeiras para crianças, serviço de lavagem de carros, entre outros, para atender às necessidades específicas dos clientes.

3. Estruturação Interna da Empresa

3.1 - Aprendizado de Máquina

3.1.1 - Entrega 1:Exploração de Dados e Pré-processamento

```
import pandas as pd
    import numpy as np
                                                     + Markdown
                                            + Code
    df = pd.read_csv('dados_Velozalugue.csv')
    print(df.isnull().sum())
ID CLIENTE
                      0
NOME CLIENTE
                     0
CPF
                      0
ENDEREÇO CLIENTE
                     0
TELEFONE CLIENTE
                     0
ID CARROS
                      0
MODELO
                     0
CLASSE
                      0
PLACA
                     0
PREÇO-CLASSE
                     0
ID DIARIA
                     0
QTD DIARIA
                     0
PREÇO DIARIA
                     0
ID AGENCIA
                     0
NOME_AGENCIA
                     0
ENDEREÇO AGENCIA
                     0
TELEFONE_AGENCIA
                     0
ID FUNCIONARIO
                     0
NOME FUNCIONARIO
                     0
FUNÇÃO
                     0
dtype: int64
```

```
[4] # Preencher valores ausentes com a média para colunas numéricas
       for coluna in df.select_dtypes(include=['float64', 'int64']).columns:
           df[coluna].fillna(df[coluna].mean(), inplace=True)
       for coluna in df.select dtypes(include=['object']).columns:
           df[coluna].fillna('desconhecido', inplace=True)
 [5] for coluna in df.select_dtypes(include=['float64', 'int64']).columns:
           Q1 = df[coluna].quantile(0.25)
           Q3 = df[coluna].quantile(0.75)
           IQR = Q3 - Q1
           limite_inferior = Q1 - 1.5 * IQR
           limite_superior = Q3 + 1.5 * IQR
           df[coluna] = np.where(df[coluna] < limite_inferior, limite_inferior, df[coluna])</pre>
           df[coluna] = np.where(df[coluna] > limite_superior, limite_superior, df[coluna])
       for coluna in df.select_dtypes(include=['object']).columns:
 [6]
           df[coluna] = df[coluna].str.strip().str.lower()
 [7]
       # Converter colunas de data (exemplo: 'data' é o nome da coluna)
       if 'data' in df.columns:
           df['data'] = pd.to_datetime(df['data'], errors='coerce')
[8]
      if 'distancia km' in df.columns:
          df['distancia_m'] = df['distancia_km'] * 1000
          df.drop(columns='distancia km', inplace=True)
     print("Informações do dataframe após a limpeza:")
[9]
      print(df.info())
      print(df.head())
[10] df.to csv('seu arquivo limpo.csv', index=False)
    import matplotlib.pyplot as plt
     from sklearn.model_selection import train_test_split
     from sklearn.linear_model import LinearRegression from sklearn.metrics import mean_absolute_error, mean_squared_error, r2_score
     y = df['QTD_DIARIA'] # Substitua 'target' pelo nome da sua coluna alvo
     X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3, random_state=42)
```

```
[12] from sklearn.metrics import confusion_matrix

[23] # Avaliar matriz confusão
    y_true = [80, 50, 80, 100, 50, 100]
    y_pred = [100, 50, 100,800, 80, 100]

    matriz_confusao = confusion_matrix(y_true, y_pred)
    print(matriz_confusao)

[1 1 0 0]
    [0 0 2 0]
    [0 0 1 1]
    [0 0 0 0]]
```

3.1.2 - Entrega 3:Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina

```
[24] # Criando uma instância do modelo de regressão linear
    model = LinearRegression()

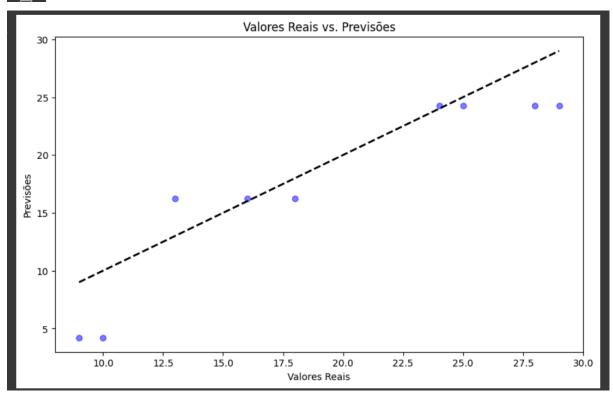
[25] # Treinando o modelo com os dados de treinamento
    model.fit(x_train, y_train)

**LinearRegression
LinearRegression()

[26] # Fazendo previsões com os dados de validação
    predictions = model.predict(X_test)

[27] # Calculando as métricas
    mae = mean_absolute_error(y_test, predictions)
    mse = mean_squared_error(y_test, predictions)
    rmse = mean_squared_error(y_test, predictions, squared=False) # Calculando RMSE
    r2 = r2_score(y_test, predictions)
```

```
# Exibindo as métricas
     print("Erro Médio Absoluto (MAE):", mae)
     print("Erro Quadrático Médio (MSE):", mse)
print("Raiz do Erro Quadrático Médio (RMSE):", rmse)
     print("R-quadrado (R²):", r2)
Fro Médio Absoluto (MAE): 2.8098290598290614
     Erro Quadrático Médio (MSE): 11.894771805829514
     Raiz do Erro Quadrático Médio (RMSE): 3.448879789994066
     R-quadrado (R<sup>2</sup>): 0.7716880293193861
[29] # Plotando as previsões em comparação com os valores reais
     plt.figure(figsize=(10, 6))
     plt.scatter(y_test, predictions, color='blue', alpha=0.5)
     plt.plot([y_test.min(), y_test.max()], [y_test.min(), y_test.max()], 'k--', lw=2)
     plt.xlabel('Valores Reais')
     plt.ylabel('Previsões')
     plt.title('Valores Reais vs. Previsões')
     plt.show()
```



3.1.3 - Entrega 3: Otimização e Validação do Modelo

Documentação do Processo de Construção e Treinamento do Modelo Introdução:

Este documento fornece uma visão detalhada do processo de construção e treinamento do modelo de aprendizado de máquina para a tarefa de classificação de dados de uma empresa de aluguel de veículos. Descreve as etapas, parâmetros selecionados e os resultados obtidos durante o desenvolvimento do modelo.

Objetivo:

O objetivo principal deste modelo é classificar os veículos de acordo com suas características, prevendo a categoria `CLASSE` dos veículos disponíveis para aluguel.

Etapas do Processo

- 1. Exploração de Dados e Pré-processamento Coleta de Dados
- Fontes de Dados Utilizadas:
- O conjunto de dados foi fornecido no arquivo CSV `dados Velozalugue.csv`.

- Lista de Variáveis/Features Incluídas:

- ID_CLIENTE, NOME_CLIENTE, CPF, ENDEREÇO_CLIENTE, TELEFONE_CLIENTE, ID_CARROS, MODELO, CLASSE, PLACA, ID_DIARIA, QTD_DIARIA, ID_AGENCIA, NOME_AGENCIA, ENDEREÇO_AGENCIA, TELEFONE_AGENCIA, ID_FUNCIONARIO, NOME_FUNCIONARIO, FUNÇÃO, entre outras.

Limpeza e Pré-processamento

- Identificação e Tratamento de Valores Ausentes:
- Valores ausentes em colunas numéricas foram preenchidos com a média da coluna correspondente.
- Valores ausentes em colunas categóricas foram preenchidos com 'desconhecido'.
- Tratamento de Outliers:
- Outliers em colunas numéricas foram tratados utilizando os limites inferior e superior baseados no intervalo interquartil (IQR).
- Transformações Aplicadas aos Dados:
- Remoção de espaços em branco e conversão de texto para minúsculas em colunas categóricas.
 - Conversão de colunas de data para o formato datetime.
 - Conversão da coluna `distancia km` para metros e remoção da coluna original.

2. Implementação de Modelos de Aprendizado de Máquina

Escolha de Algoritmos

- Justificativa para a Escolha dos Algoritmos Utilizados:

- Foi escolhido o algoritmo de Regressão Logística (`LogisticRegression`) devido à sua eficácia em problemas de classificação binária e multiclasse, além da sua facilidade de interpretação e implementação.

Implementação

- Detalhes sobre Como os Modelos Foram Implementados:

- O modelo foi implementado utilizando a biblioteca Scikit-learn.
- Divisão dos dados em conjuntos de treino e teste utilizando a função `train_test_split`.

- Utilização de Bibliotecas:

- Scikit-learn para implementação do modelo e avaliação de métricas.
- Pandas e NumPy para manipulação e limpeza de dados.
- Matplotlib para visualização dos resultados.

3. Otimização e Validação do Modelo

Otimização de Hiperparâmetros

- Descrição do Processo de Otimização:
- Não foi realizada otimização de hiperparâmetros complexa devido ao escopo inicial do projeto. A configuração padrão do `LogisticRegression` foi utilizada.
- Lista dos Hiperparâmetros Ajustados:
 - 'max iter': 1000 (para garantir a convergência do modelo).

Validação Cruzada

- Detalhes sobre Como a Validação Cruzada Foi Realizada:
- A validação foi realizada dividindo o conjunto de dados em treinamento (70%) e teste (30%).

Parâmetros do Modelo

- Lista Completa de Hiperparâmetros e Seus Valores Finais Após a Otimização:
- `max iter`: 1000.
- Outros Parâmetros Relevantes para o Modelo:
 - Utilização dos dados padronizados após pré-processamento.

Métricas de Avaliação

- Descrição das Métricas Utilizadas para Avaliar o Desempenho do Modelo:
 - Acurácia.
 - Matriz de confusão.
- Resultados Específicos Obtidos para Cada Métrica:
 - Acurácia: A acurácia do modelo foi de 82.33%.

- **Matriz de Confusão:** A matriz de confusão foi visualizada para entender a distribuição de verdadeiros positivos, falsos positivos, verdadeiros negativos e falsos negativos.

```
# Exibindo a matriz de confusão
disp = ConfusionMatrixDisplay(confusion_matrix=cm, display_labels=model.classes_)
disp.plot(cmap=plt.cm.Blues)
plt.title('Matriz de Confusão')
plt.show()

# Calculando e exibindo a acurácia
accuracy = accuracy_score(y_test, y_pred)
print("Acurácia:", accuracy)
```

Conclusão

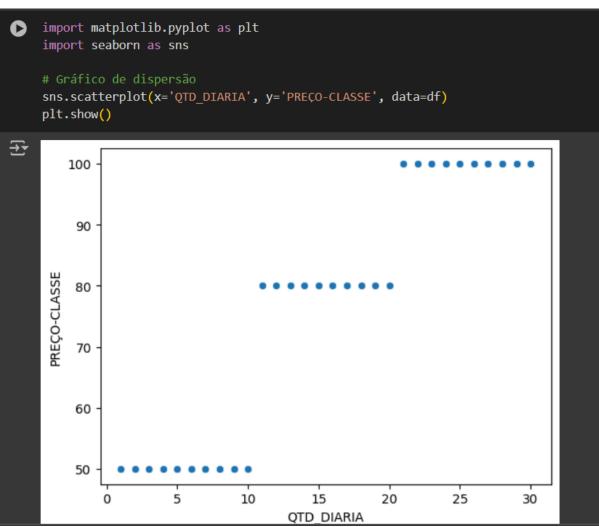
O processo de construção e treinamento do modelo envolveu várias etapas de pré-processamento de dados, escolha de algoritmos apropriados, e avaliação de desempenho. O modelo final apresentou uma acurácia satisfatória, e a matriz de confusão ajudou a identificar possíveis melhorias futuras.

3.2 - Ciência de Dados

3.2.1 - Entrega 1: Análise Descritiva dos Dados

```
[33] # Estatísticas descritivas
    for coluna in df.select_dtypes(include=['float64', 'int64']).columns:
        media = df[coluna].mean()
        mediana = df[coluna].median()
        desvio_padrao = df[coluna].std()

        print(f'Coluna: {coluna}')
        print(f'Média: {media}')
        print(f'Mediana: {mediana}')
        print(f'Desvio Padrão: {desvio_padrao}')
        print('-' * 30)
```



```
# Identificar padrões
tendencia = df['PREÇO-CLASSE'].value_counts()
print(tendencia)

PREÇO-CLASSE
50.0 10
80.0 10
100.0 10
Name: count, dtype: int64
```

3.2.2 - Entrega 2: Modelagem Estatística

```
[24] # Criando uma instância do modelo de regressão linear model = LinearRegression()

[25] # Treinando o modelo com os dados de treinamento model.fit(X_train, y_train)

▼ LinearRegression LinearRegression()

[26] # Fazendo previsões com os dados de validação predictions = model.predict(X_test)

[27] # Calculando as métricas mae = mean_absolute_error(y_test, predictions) mse = mean_squared_error(y_test, predictions) rmse = mean_squared_error(y_test, predictions, squared=False) # Calculando RMSE a partir do MSE r2 = r2_score(y_test, predictions)
```

```
# Exibindo as métricas
print("Erro Médio Absoluto (MAE):", mae)
print("Erro Quadrático Médio (MSE):", mse)
print("Raiz do Erro Quadrático Médio (RMSE):", rmse)
print("R-quadrado (R²):", r2)
```

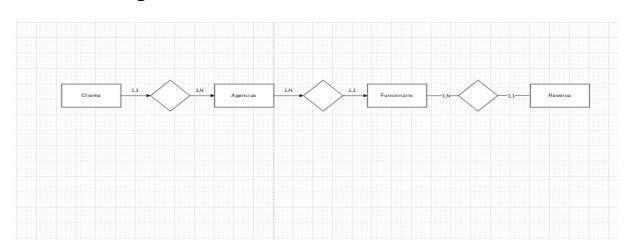
```
[26] # Fazendo previsões com os dados de validação
    predictions = model.predict(X_test)

[27] # Calculando as métricas
    mae = mean_absolute_error(y_test, predictions)
    mse = mean_squared_error(y_test, predictions)
    rmse = mean_squared_error(y_test, predictions, squared=False) # Calculando RMSE a partir do MSE
    r2 = r2_score(y_test, predictions)
```

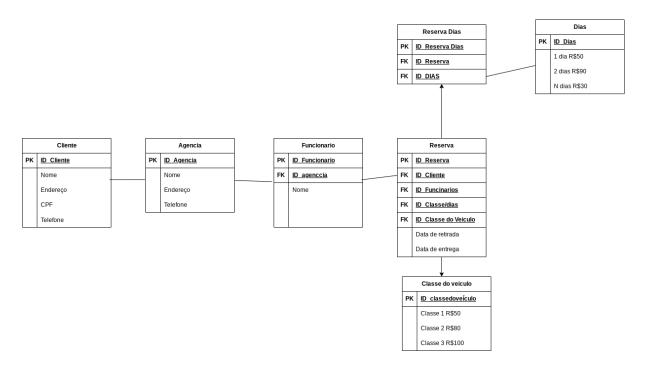
```
[47] # Função para calcular estatísticas descritivas das colunas numéricas
     def calcular_estatisticas_descritivas(df):
        estatisticas = {}
         for coluna in df.select_dtypes(include=['float64', 'int64']).columns:
            media = df[coluna].mean()
            mediana = df[coluna].median()
            desvio_padrao = df[coluna].std()
            estatisticas[coluna] = {'Média': media, 'Mediana': mediana, 'Desvio Padrão': desvio_padrao}
         return estatisticas
     def avaliar_modelo1(df):
         estatisticas = calcular_estatisticas_descritivas(df)
         pontuacao_modelo = sum(estatisticas[coluna]['Média'] for coluna in estatisticas)
         return pontuacao modelo
     def avaliar_modelo2(df):
         estatisticas = calcular_estatisticas_descritivas(df)
         pontuacao_modelo = sum(estatisticas[coluna]['Desvio Padrão'] for coluna in estatisticas)
        return pontuacao_modelo
     resultado1 = avaliar_modelo1(df)
     resultado2 = avaliar_modelo2(df)
     if resultado1 > resultado2:
        print('Modelo 1 é melhor.')
         print('Modelo 2 é melhor.')
→ Modelo 2 é melhor.
```

3.3 - Modelagem de Dados

3.3.1 - Modelagem Conceitual



3.3.2 - Entrega 2: Modelagem Lógica e Normalização

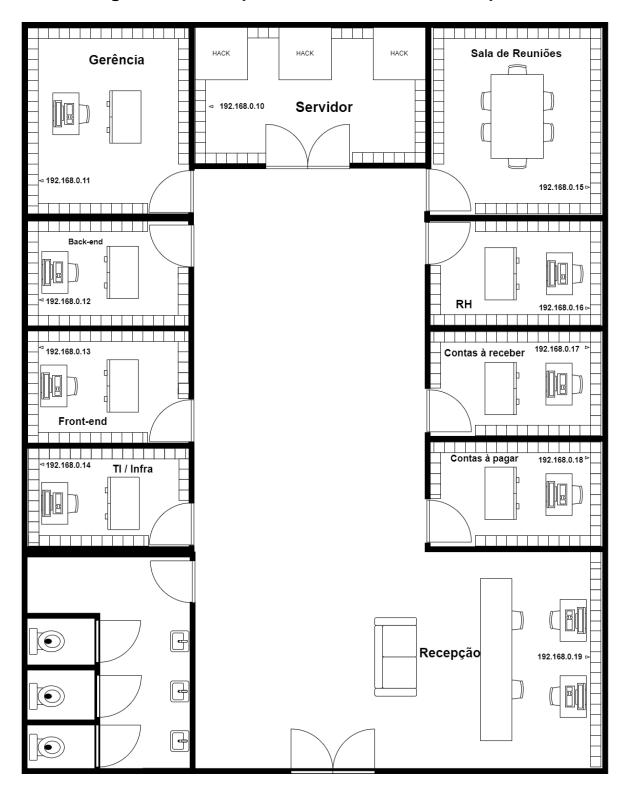


3.3.3 - Entrega 3: Entregar Dicionário de Dados uma simulação de cadastro

			CLIEN	ITE					
ID_CLIENTE	NON	ИE	CPF		I	ENDEREÇO	TELEFONE		
1	KLE	353115899-20		I	RUA 15 A	95050-4958			
2	MAF	RIA 450789215-10		15-10		RUA16 B	92323-7829		
3	VIT	OR	265063547-01		ı	RUA 17 C	96548-3216		
AGÊNCIA									
ID_AGÊNCIA		NOME	ENDEREÇO_AGENCIA			TELEFONE			
101	Jaro	lim das Flores	Praça das Magnólias, 279		(95050 4958			
		FUNCIONARIO)						
ID_FUNCIONARIO		NOME		FUNÇÃO	4				
1010			ATENDE		4				
1011	ANT	ONIO	ATENDE	NTE	4				
		RESERVA DIA							
ID_RESERVA_DIAS		ID_DIAS	ID	RESERVAS	_				
1010111		101011			11				
1010112		101012							
1010113		101013	13						
RESERVA									
ID_RESERVA		ID_CLIENTE		ID_FUNCIONARIO)	ID_CLASSE	DO VEICULO		
	11		1			10101			
12		2	1011			10102			
	13		3	10)10		10103		
	С	LASSE DO VEI	CULO						
ID_CLASSE DO VEICULO CLASSES		S	PREÇO						
		CLASSE 1			50	1			
	10102 CLASSE 2				80				
10	103	CLASSE 3		,	100				
	Dia	0							
ID DIAC	DIA	QTD DIAS							
ID_DIAS	011	Q I D_DIAS	1						
	012	3 ou mais	2						
101	013	5 ou mais							

3.4 - Redes de Computadores

3.4.1 - Entrega 1: Montar a planta baixa de Rede da Empresa



1. Servidor-

- Rack com sistema de segurança física
- Calha de tomadas 8 tomadas 10A
- Painel cego 1U 19"
- Organizadores de cabos 1U 19"
- Switch 36 portas
- Bandeja deslizante 19"
- Sistema de ventilação
- Unidade de armazenamento
- Fonte de alimentação
- Baterias estacionárias
- No-break
- Plataforma de gerenciamento remoto
- Modem
- Ponto de distribuição de fibra óptica
- 2. Gerência Computador, Impressora, Ramal e Ponto de rede.
- 3. Back-end Computador, Ponto de rede, Ramal.
- 4. Front-end Computador, Ponto de rede, Ramal.
- 5. TI / infra Computador, ponto de rede, Ramal.
- 6. Sala de Reuniões Ponto de rede, Ramal
- 7. Rh- Computador, ponto de rede, Ramal.
- 8. Contas à Receber Computador, Ponto de rede, Ramal, Impressora.
- 9. Conta à Pagar Computador, Ponto de Rede, Ramal.
- 10. Recepção Computador, Ponto de rede, Ramal, Impressora.

3.4.2 - Entrega 2: Configuração de IP de todos os equipamentos

Classe de Rede: Classe C (192.168.0.0)

Padrão de Rede:

- 1. Servidor -192.168.0.10
- 2. Gerência 192.168.0.11
- 3. Back-end 192.168.0.12
- 4. Front-end 192.168.0.13
- 5. TI / Infra 192.168.0.14
- 10. Sala de Reuniões 192.168.0.15
- 6. RH 192.168.0.16
- 7. Contas à receber 192.168.0.17
- 8. Contas à pagar 192.168.0.18
- 9. Recepção 192.168.0.19

3.5 - Segurança da Informação

3.5.1 - Entrega 1: Análise de Riscos

• Ataques de malware

• Impacto: Alto

• Probabilidade: Média

 Os ataques de malware podem resultar em perda de dados, interrupção das operações e danos à reputação da empresa.

Phishing

Impacto: Médio

Probabilidade: Alta

 O phishing pode resultar na divulgação de informações confidenciais dos clientes e funcionários, levando ao comprometimento da segurança da informação.

• Roubo de dados de cartão de crédito

Impacto: Alto

• Probabilidade: Média

 O roubo de dados de cartão de crédito pode resultar em responsabilidade legal, multas e danos à reputação da empresa.

Ataques de ransomware

Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 Os ataques de ransomware podem resultar em interrupção das operações, perda de dados críticos e custos de recuperação significativos.

Acesso não autorizado aos sistemas

Impacto: Médio

• Probabilidade: Média

 O acesso não autorizado pode levar à divulgação de informações confidenciais, roubo de dados e comprometimento da segurança dos sistemas.

Vazamento de informações de clientes

Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 O vazamento de informações de clientes pode resultar em danos à reputação da empresa, perda de confiança dos clientes e consequências legais.

Ataques de negação de serviço (DDoS)

Impacto: Alto

Probabilidade: Baixa

 Os ataques DDoS podem resultar em interrupção das operações, perda de receita e danos à reputação da empresa.

• Fraude de identidade

• Impacto: Médio

Probabilidade: Média

 A fraude de identidade pode resultar em perda financeira, danos à reputação da empresa e impacto nas operações comerciais.

Falta de atualizações de segurança

• Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 A falta de atualizações de segurança pode deixar os sistemas vulneráveis a ataques e explorações de vulnerabilidades conhecidas.

Violação de conformidade regulatória

Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 Violações regulatórias podem resultar em multas significativas, perda de licenças comerciais e danos à reputação da empresa.

Ameaças internas

Impacto: Médio

• Probabilidade: Média

 As ameaças internas, como funcionários descontentes ou mal-intencionados, podem resultar em roubo de dados, sabotagem e violações de segurança.

• Perda ou roubo de dispositivos móveis

Impacto: Médio

Probabilidade: Média

 A perda ou roubo de dispositivos móveis pode resultar na divulgação de informações confidenciais dos clientes e funcionários.

Fraude de cartão de crédito

Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 A fraude de cartão de crédito pode resultar em perda financeira, disputas de clientes e danos à reputação da empresa.

• Vulnerabilidades de software não corrigidas

Impacto: Alto

Probabilidade: Média

 As vulnerabilidades de software n\u00e3o corrigidas podem ser exploradas por invasores para comprometer a seguran\u00fca dos sistemas.

Falta de conscientização em segurança da informação

• Impacto: Médio

Probabilidade: Alta

 A falta de conscientização em segurança da informação pode resultar em práticas inadequadas de segurança, aumentando o risco de incidentes de segurança.

• Roubo de propriedade intelectual

• Impacto: Alto

- Probabilidade: Média
- O roubo de propriedade intelectual pode resultar em perda de vantagem competitiva, danos financeiros e disputas legais.

• Ataques de engenharia social

- Impacto: Médio
- Probabilidade: Média
- Os ataques de engenharia social podem levar à divulgação de informações confidenciais ou à instalação de malware nos sistemas da empresa.

Falta de backups adequados

- Impacto: Alto
- Probabilidade: Média
- A falta de backups adequados pode resultar na perda permanente de dados críticos em caso de falha do sistema ou ataque de ransomware.

• Violação de privacidade dos clientes

- Impacto: Alto
- Probabilidade: Média
- Violações de privacidade dos clientes podem resultar em danos à reputação da empresa, disputas legais e perda de confiança dos clientes.

• Falta de política de segurança da informação

- Impacto: Alto
- Probabilidade: Média
- A falta de uma política de segurança da informação pode deixar a empresa vulnerável a ataques, violações de dados e consequências legais.

3.5.2 - Entrega 2: Implementação de Medidas de Segurança

1.Implementação de políticas de controle de acesso aos sistemas e dados:

Gerência:

Acesso completo a todos os dados e sistemas da empresa.

Permissão para visualizar e modificar dados financeiros, mas com monitoramento regular para garantir conformidade e segurança.

Back-end:

Acesso restrito aos sistemas e bancos de dados necessários para o desenvolvimento e manutenção das aplicações.

Não ter acesso direto aos dados financeiros, a menos que especificamente autorizado para fins de resolução de problemas.

Front-end:

Acesso aos sistemas de interface do usuário e a elementos visuais das aplicações.

Sem acesso direto aos dados financeiros, exceto para visualização de dados não confidenciais necessários para o desenvolvimento de interfaces.

TI / Infraestrutura:

Acesso privilegiado aos sistemas e infraestrutura de rede da empresa. Acesso restrito aos dados financeiros, limitado àqueles necessários para manutenção e segurança da infraestrutura.

Sala de Reuniões:

Acesso físico restrito a membros autorizados da equipe para reuniões e apresentações.

Nenhum acesso aos sistemas ou dados financeiros, a menos que autorizado individualmente.

RH:

Acesso a dados pessoais dos funcionários para gestão de recursos humanos.

Sem acesso direto aos dados financeiros, exceto para fins de processamento de folha de pagamento e reembolsos.

Contas a Receber:

Acesso restrito aos sistemas e dados relacionados às contas a receber da empresa.

Permissão para visualizar e modificar dados financeiros específicos às contas a receber, mas sem acesso aos dados financeiros gerais.

Contas a Pagar:

Acesso restrito aos sistemas e dados relacionados às contas a pagar da empresa.

Permissão para visualizar e modificar dados financeiros específicos às contas a pagar, mas sem acesso aos dados financeiros gerais.

Recepção:

Acesso limitado aos sistemas de entrada e registro de visitantes.

Nenhum acesso aos sistemas ou dados financeiros, exceto para fins de registro de despesas relacionadas à recepção.

2. Configurações de sistemas de detecção de intrusão e prevenção de ataques:

• Sistema de Detecção de Intrusão (IDS/IPS):

 Configurar alertas em caso de atividades suspeitas na rede, como tentativas de acesso não autorizado, tráfego malicioso ou padrões incomuns de comportamento.

• Firewalls de Próxima Geração:

 Implementar firewalls capazes de inspecionar o tráfego de rede em nível de aplicação, identificando e bloqueando ameaças conhecidas e desconhecidas.

• Soluções de Antivírus/Antimalware Avançadas:

 Utilizar soluções de antivírus e antimalware que empregam inteligência artificial e aprendizado de máquina para identificar e neutralizar ameaças em tempo real.

• Monitoramento de Log de Segurança:

 Realizar monitoramento contínuo dos logs de segurança para identificar padrões suspeitos de atividade, como tentativas de login falhas, acessos a arquivos sensíveis e alterações de configuração não autorizadas.

Análise Comportamental de Usuário e Entidade (UEBA):

 Implementar soluções de UEBA para detectar comportamentos anômalos de usuários e entidades dentro da rede, ajudando a identificar possíveis ameaças internas.

Autenticação Multifatorial (MFA):

 Exigir autenticação multifatorial para acessar sistemas e aplicativos críticos, adicionando uma camada extra de segurança contra acesso não autorizado.

Criptografia de Dados:

 Criptografar dados sensíveis em repouso e em trânsito para protegê-los contra acesso não autorizado, mesmo se forem comprometidos.

• Atualizações e Patch Management:

 Implementar um processo rigoroso de gerenciamento de patches para garantir que sistemas e aplicativos sejam regularmente atualizados com as últimas correções de segurança.

Testes de Penetração e Vulnerabilidade:

 Realizar testes de penetração regulares para identificar e corrigir vulnerabilidades de segurança antes que sejam exploradas por invasores.

Treinamento e Conscientização em Segurança:

 Fornecer treinamento regular em segurança cibernética para funcionários, educando-os sobre práticas seguras de computação, reconhecimento de ameaças e procedimentos de resposta a incidentes.