Relatório Trabalho Final Sistemas de Apoio a Decisão Aluno: Pedro Arthur Cunha Anício

1. Descrição das tecnologias utilizadas

Frontend

- React: Utilizado para criar a interface do usuário de forma eficiente e reativa. O React
 permite a construção de componentes reutilizáveis e facilita a criação de interfaces
 dinâmicas com base no estado da aplicação.
- Axios: Biblioteca utilizada para fazer requisições HTTP ao backend. Axios foi escolhido por ser simples de usar e por ser amplamente utilizado para integração com APIs REST.
- **React Router**: Usado para navegação entre as páginas do aplicativo sem a necessidade de recarregar a página, permitindo a construção de uma Single Page Application (SPA).

Backend

- **Node.js**: Ambiente de execução JavaScript utilizado para o desenvolvimento do backend. Ele é ideal para aplicações que precisam de alta performance e escalabilidade.
- **Express**: Framework minimalista para Node.js que facilita a criação de APIs RESTful. Foi usado para configurar as rotas e lidar com as requisições HTTP de forma simples e eficaz.
- MongoDB: Banco de dados NoSQL utilizado para armazenar os sintomas e diagnósticos.
 MongoDB foi escolhido pela sua flexibilidade e escalabilidade, permitindo a armazenagem de documentos JSON.
- Mongoose: Biblioteca para Node.js que fornece uma solução elegante para modelar dados no MongoDB.

2. Descrição da arquitetura ou classes utilizadas no sistema

Arquitetura

A arquitetura do sistema segue o padrão cliente-servidor, onde o frontend em React faz requisições HTTP ao backend, que é responsável pelo processamento dos dados e pela comunicação com o banco de dados.

• Frontend (React):

- **Home**: Página principal do sistema com informações introdutórias e links para outras funcionalidades.
- **Diagnóstico**: Página onde o usuário seleciona sintomas para obter um diagnóstico baseado nas respostas fornecidas.
- **EditarTabela**: Página para o administrador adicionar, atualizar ou excluir sintomas da base de dados.
- **Navbar**: Componente de navegação para facilitar o acesso às diferentes funcionalidades.

Backend (Node.js + Express):

- **Routes**: Definem as rotas de API para gerenciar os sintomas e gerar diagnósticos.
 - GET /sintomas: Retorna todos os sintomas cadastrados.
 - POST /sintomas: Adiciona um novo sintoma.

- PUT /sintomas/:id: Atualiza o nome de um sintoma existente.
- DELETE /sintomas/:id: Exclui um sintoma existente.
- POST /api/diagnostico: Recebe os sintomas e gera um diagnóstico.
- Banco de Dados (SQLite):
 - **Sintomas**: Coleção de sintomas cadastrados no sistema, com o campo nome que armazena o nome do sintoma.

Classes no Sistema

- **Sintoma**: Classe que representa um sintoma, com o campo nome.
 - Métodos: adicionarSintoma, atualizarSintoma, excluirSintoma.

3. Trechos de códigos

Pegar sintomas cadastrados no banco de dados:

```
def obter_sintomas(db):
    cursor = db.cursor()
    cursor.execute('SELECT nome FROM sintomas')
    return [row[0] for row in cursor.fetchall()]
```

Executa uma consulta SQL para selecionar todos os nomes de sintomas cadastrados pelo usuário no SQLite.

Gerar dados de treinamento:

```
def gerar_dados_treinamento(sintomas):
    """ Gera dados fictícios associando sintomas a doenças diferentes. """
    doencas_possiveis = ["Gripe", "Covid", "Dengue", "Resfriado", "Alergia"]
    dados_ficticios = []

for _ in range(500): # 500 exemplos de treino
        sintomas_paciente = {s: random.choice(["Leve", "Médio", "Forte", "Nenhum"]) for s in sintomas}
        doenca = random.choice(doencas_possiveis)
        linha = {**sintomas_paciente, "Doença": doenca}
        dados_ficticios.append(linha)

return pd.DataFrame(dados_ficticios)
```

Cria um conjunto de dados fictício para treinar o modelo. Para cada um dos 50 exemplos de treinamento gera um conjunto de sintomas aleatórios com intensidades distintas e associa uma doença aleatória a esses sintomas.

Treinamento do modelo:

```
def treinar_modelo(df):
    df_encoded = pd.get_dummies(df.drop('Doença', axis=1)) # gerar colunas "dummies"
    X = df_encoded
    y = df['Doença']
    clf = DecisionTreeClassifier(max_depth=5, min_samples_split=3, min_samples_leaf=2, criterion='entropy')
    clf.fit(X, y)
    return clf, X.columns
```

Treina o modelo de árvore de decisão usando os dados fictícios. A função converte as colunas categóricas em colunas binárias, define as variáveis independentes (x) como os sintomas e a variável depende de (y) como a doença.

Previsão da doença:

```
def prever_doenca(sintomas, clf, colunas_esperadas):
    """ Ajusta os sintomas recebidos para o formato esperado pelo modelo """
    sintomas_df = pd.DataFrame([{**{s: "Nenhum" for s in colunas_esperadas}, **sintomas}])

    sintomas_df = pd.get_dummies(sintomas_df)
    for col in colunas_esperadas:
        if col not in sintomas_df:
            sintomas_df[col] = 0 # se a coluna não existe, preenche com zero

    sintomas_df = sintomas_df[colunas_esperadas]
    return clf.predict(sintomas_df)[0]
```

Usa o modelo treinado para prever a doença com base nos sintomas recebidos. É criado um DataFrame com os sintomas recebidos, preenchendo os sintomas ausentes com "Nenhum". Após isso, converte os sintomas em colunas binárias (pd.get_dummies), garante que todas as colunas esperadas pelo modelo estejam presentes, reordena as colunas para corresponder ao formato usado no treinamento e, por fim, faz a previsão usando o modelo treinado.

Tabela sintomas SQLite:

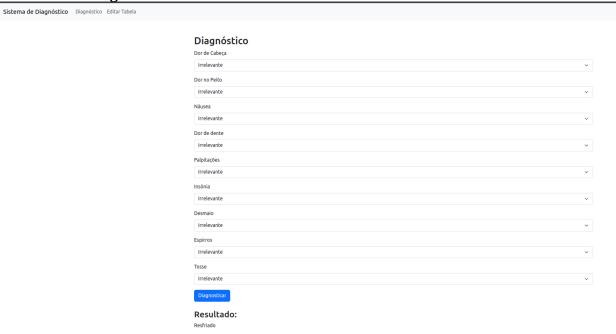
```
const sqlite3 = require('sqlite3').verbose();

const db = new sqlite3.Database('./sintomas.db', (err) => {
    if (err) {
        console.error('Erro ao conectar ao banco de dados:', err.message);
    } else {
        console.log('Conectado ao banco de dados SQLite.');
        db.run(`CREATE TABLE IF NOT EXISTS sintomas (
            id INTEGER PRIMARY KEY AUTOINCREMENT,
            nome TEXT NOT NULL
        )`, (err) => {
            if (err) console.error('Erro ao criar tabela:', err.message);
        });
    }
});

module.exports = db;
```

4. Imagens das telas

• Tela de diagnostico:



• Tabela de sintomas:

Editar Tabela de Sintomas

