

GRADUAÇÃO EM BANCO DE DADOS

Projeto de Bloco: Ciência de Dados Aplicada [24E3_5]

WANDERSON RAFAEL MENDONÇA BATISTA

TESTE DE PERFORMANCE – TP5

PROF. DIEGO DA SILVA RODRIGUES

Configuração do Ambiente de Desenvolvimento:

Configure seu ambiente de desenvolvimento, incluindo Git para controle de versão e preparação para deploy. Lembre-se de seguir a estrutura do CRISP-DM para organizar seu projeto de forma eficiente e escalável.

https://github.com/wanderaf/ProjetoDeBloco

- 1. Atualização e Completação dos Artefatos do TSDP (Team Data Science Process):
 - Revise e complete todos os artefatos do TDSP, que orientaram seu processo de ciência de dados ao longo do projeto.
 - Data Summary Report: Detalhe como os dados coletados via APIs ou web scraping foram integrados e utilizados ao longo do projeto.
 - Project Charter: Atualize e argumente sobre como os dados, o uso de IA e a engenharia de prompts estão alinhados com a resolução do problema de negócio escolhido, destacando sua relevância no contexto de Ciência de Dados.
 - Certifique-se de que a documentação reflita o ciclo completo de ciência de dados, desde a obtenção dos dados até a transformação deles em insights por meio de IA

Os arquivos foram atualizados e disponibilizados no git

- 2. Escolha de um Caminho para a Solução Final com LLMs (Local ou via API): O aluno deve optar por um dos três caminhos abaixo, integrando-o de maneira eficaz ao ciclo de ciência de dados do projeto. A solução deve fazer uso dos dados coletados, aplicando as técnicas de IA e engenharia de prompts no processamento e análise dessas informações.
 - Opção 1: Implementação de Memória Conversacional com LLMs Integre LLMs para implementar memória conversacional na sua aplicação, permitindo que o sistema mantenha o contexto ao longo de várias interações.

Ciência de Dados Aplicada: A memória conversacional pode ser aplicada para interpretar perguntas e manter o histórico de interações ao lidar com grandes volumes de dados sobre sustentabilidade ou governança, fornecendo insights contínuos e contextualizados a partir dos dados analisados.

Exemplo: O sistema pode relembrar informações anteriores e adaptar suas respostas com base nos dados coletados sobre ESG, com a memória sendo gerenciada por modelos locais ou APIs de IA online como o ChatGPT.

Opção 2: Automação de Sumarização de Textos com LLMs Utilize LLMs para automatizar a sumarização de grandes volumes de dados textuais (como relatórios ou artigos sobre ESG). Ciência de Dados Aplicada: Aqui, o foco é em sintetizar informações complexas e densas, transformando dados coletados em resumos claros e acionáveis, facilitando a tomada de decisões baseada em dados.

Exemplo: Ao usar dados textuais obtidos via web scraping ou APIs, como relatórios de sustentabilidade, o sistema pode gerar resumos automáticos, tornando o processamento e a análise de grandes documentos mais eficiente. A sumarização pode ser realizada com modelos locais ou APIs de IA online como OpenAI.

 Opção 3: Desenvolvimento de Agentes Inteligentes para Tomada de Decisão

Implemente agentes inteligentes capazes de resolver problemas complexos com base nos dados coletados. Ciência de Dados Aplicada: Esses agentes podem automatizar a análise dos dados coletados sobre indicadores de desempenho ESG, sugerindo recomendações ou previsões baseadas em padrões encontrados nos dados.

Exemplo: Um agente pode ser configurado para analisar dados financeiros e de sustentabilidade, propondo ações corretivas ou recomendações baseadas em benchmarks de governança, utilizando modelos locais ou APIs de IA online.

O projeto se alinha à Opção 3: Desenvolvimento de Agentes Inteligentes para Tomada de Decisão, utilizando o modelo t5-small localmente para analisar dados de saúde armazenados em MongoDB e realizar previsões sobre valores e quantidades aprovadas

em procedimentos médicos. A integração de técnicas de engenharia de prompts com LLMs permite identificar padrões nos dados e fornecer insights preditivos e visuais para suporte à tomada de decisão.

- 3. Desenvolvimento de um Dashboard Final com Modelos de IA: Após implementar a funcionalidade escolhida (memória conversacional, sumarização ou agente inteligente), integre-a a um dashboard interativo que demonstre claramente o ciclo de Ciência de Dados, desde a coleta dos dados até a geração de insights. O dashboard deve:
 - Exibir os dados coletados e processados ao longo do projeto, mostrando como os modelos de IA foram aplicados para transformar esses dados em conhecimento útil.
 - Oferecer visualizações e gráficos que ilustrem os principais resultados, insights ou recomendações gerados pelos modelos de IA.
 - Permitir que o usuário interaja com os dados e modelos de IA, seja utilizando modelos locais ou APIs de IA online, para obter respostas em tempo real baseadas no contexto de sustentabilidade e governança.

Abaixo algumas imagens do dashboard

Visualização de Dados

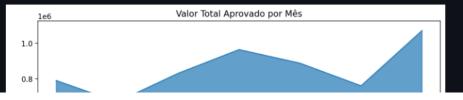
Carregar Dados Filtrados

Dados carregados com sucesso!

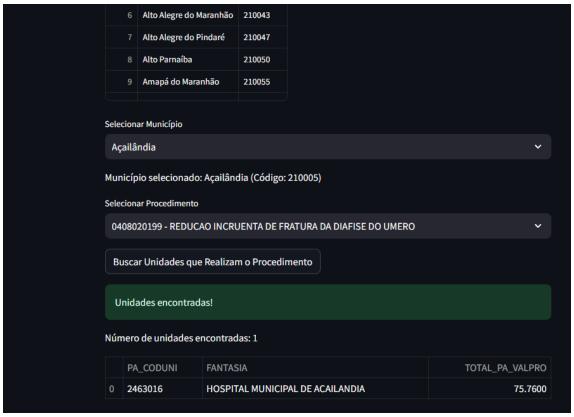
Resumo Estatístico:

	TOTAL_PA_QTDPRO	TOTAL_PA_QTDAPR	TOTAL_PA_VALPRO	TOTAL_PA_VALAPR	GLOSAS
count	1,473	1,473	1,473	1,473	1,473
mean	242.3781	239.7984	4,083.5365	4,055.9205	27.616
std	499.6858	492.6714	9,860.6565	9,824.1729	798.5393
min	1	0	1.53	0	0
25%	12	12	136.22	135	0
50%	63	62	806.55	806.25	0
75%	246	245	3,268.95	3,240	0
max	4,891	4,891	111,099.6	111,099.6	30,000

Evolução do Valor Aprovado por Mês









4. Apresentação e Argumentação da Solução Final:

- Além da implementação técnica, você deverá apresentar a solução e justificar como ela resolve o problema de negócio, destacando a importância de cada etapa do ciclo de ciência de dados (da coleta e limpeza à modelagem e apresentação).
- Destaque o uso de dados reais e como os modelos de IA aplicados oferecem insights relevantes para a governança e sustentabilidade, alinhando a solução aos ODS e práticas de ESG.
- A simplicidade no uso do dashboard, combinada com a profundidade dos insights gerados, será um critério importante na avaliação.

A solução desenvolvida é um dashboard interativo implementado em Streamlit, baseado em dados reais do SUS coletados do estado do Maranhão e armazenados em MongoDB. O projeto segue todas as etapas do ciclo de ciência de dados, incluindo coleta, limpeza, modelagem com o modelo t5-small e apresentação visual (desde a coleta de dados noftp

do SUS, tratamento e inclusão de informações no MongoDB, conexão entre banco e streamlit, bem como utilização de inteligência artificial para prever quantitativo e valores de procedimentos das unidades)

Os gráficos e tabelas permitem análises como evolução de valores aprovados, identificação de glosas e comparação entre valores produzidos e aprovados, fornecendo insights práticos para melhorar a alocação de recursos na saúde pública.

Alinhado aos ODS 3 (Saúde e Bem-Estar) e 16 (Paz, Justiça e Instituições Eficazes), o projeto promove eficiência, transparência e sustentabilidade na gestão da saúde, ajudando o Maranhão a superar desafios e otimizar o uso de seus recursos limitados.