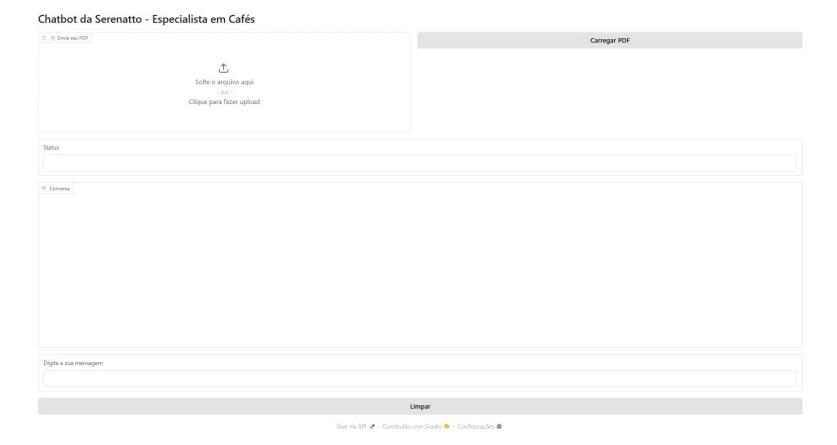


ChatBot Aula 09

Prof. Me Daniel Vieira



Atividade - Hospedagem do chatbot café na Serenato



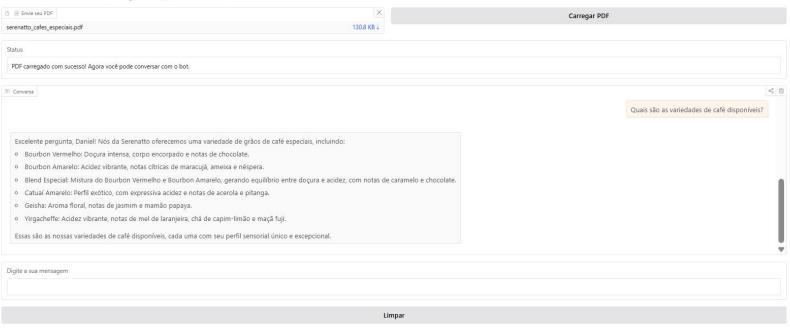
Atividade - Hospedagem do chatbot café na Serenato

Chatbot da Serenatto - Especialista em Cafés

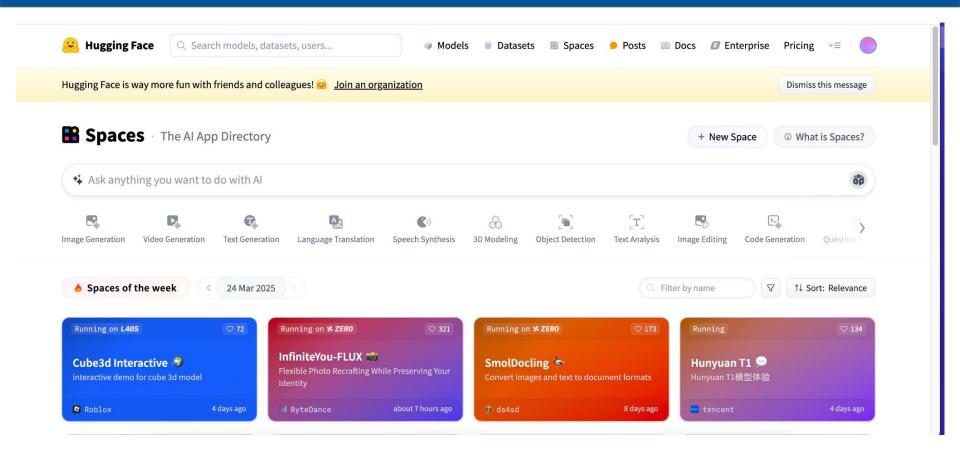


Atividade - Hospedagem do chatbot café na Serenato

Chatbot da Serenatto - Especialista em Cafés



Hospedagem do chatbot no Space do Hugging Face https://huggingface.co/



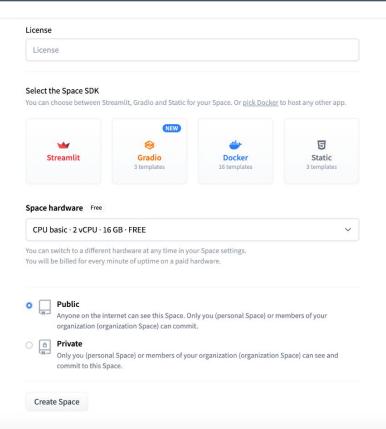


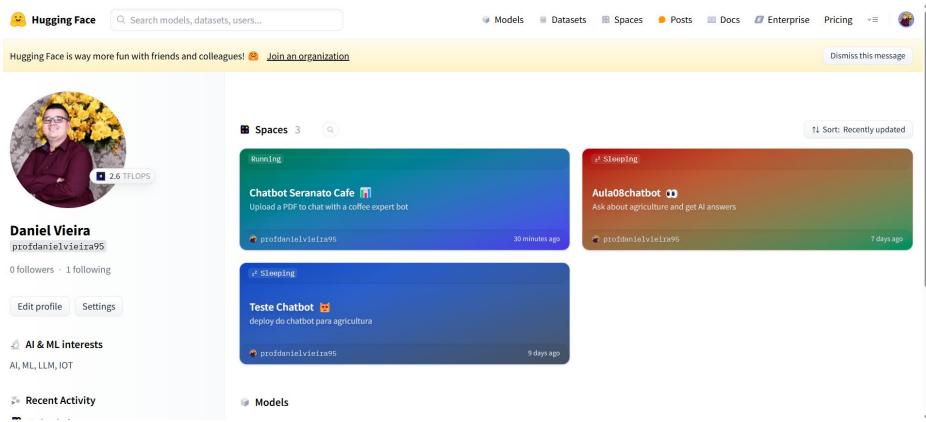
Create a new Space

<u>Spaces</u> are Git repositories that host application code for Machine Learning demos.

You can build Spaces with Python libraries like <u>Streamlit</u> or <u>Gradio</u>, or using <u>Docker images</u>.

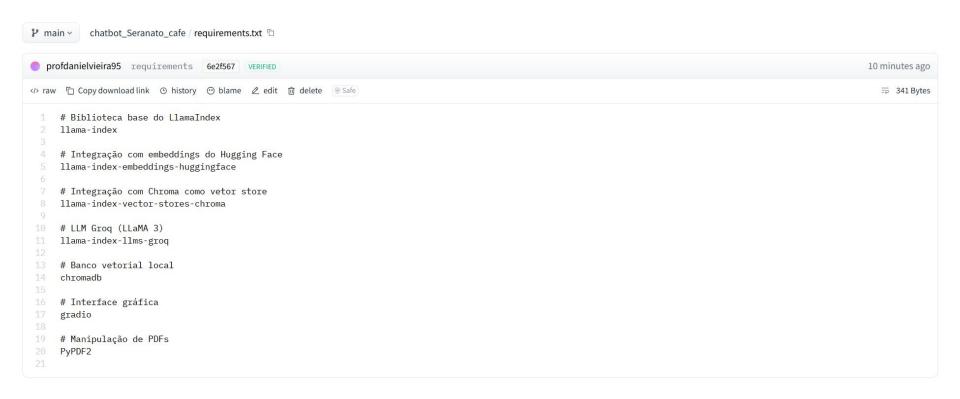
		ace name	
profdanielvieira95	~ / N	lew Space name	
hort description			
Short Description			
icense			
License			
	deamine, Gradio and Se	atic for your Space. Or <u>pick Docker</u>	to host any other app
	NEI		
*	NET S	*	Ē
Streamlit			
Streamlit Space hardware Free	NEV	Docker	딩 Static





1- Utilizar o código da aula do chatbot de ler o pdf dos tipos de café e juntar o código para poder hospedar a aplicação no Hugging Face. https://huggingface.co/

Bibliotecas no requirements



Bibliotecas no requirements

Criar o arquivo requirements no Space do Hugging Face e colar as bibliotecas # Biblioteca base do LlamaIndex llama-index

Integração com embeddings do Hugging Face llama-index-embeddings-huggingface

Integração com Chroma como vetor store llama-index-vector-stores-chroma

LLM Groq (LLaMA 3) llama-index-llms-groq

Bibliotecas no requirements

- # Banco vetorial local chromadb
- # Interface gráfica gradio
- # Manipulação de PDFs PyPDF2

```
import os
import shutil
import gradio as gr
from typing import List
from Ilama index.core import SimpleDirectoryReader, StorageContext,
VectorStoreIndex
from llama index.core.node parser import SentenceSplitter
from llama index.embeddings.huggingface import HuggingFaceEmbedding
from Ilama_index.vector_stores.chroma import ChromaVectorStore
from Ilama index.llms.groq import Groq
from Ilama index.core.memory import ChatSummaryMemoryBuffer
import chromadb
from tempfile import Temporary Directory
from PyPDF2 import PdfReader
```

```
# Wrapper de embedding compatível com ChromaDB
class ChromaEmbeddingWrapper:
    def __init__(self, model_name: str):
        self.model = HuggingFaceEmbedding(model_name=model_name)

def __call__(self, input: List[str]) -> List[List[float]]:
    return self.model.embed_documents(input)
```

```
# Inicializa modelos de embedding
embed model =
HuggingFaceEmbedding(model name='intfloat/multilingual-e5-large')
embed_model chroma =
ChromaEmbeddingWrapper(model_name='intfloat/multilingual-e5-large')
# Inicializa ChromaDB
chroma client = chromadb.PersistentClient(path='./chroma db')
collection name = 'documentos serenatto'
chroma_collection = chroma_client.get_or_create_collection(
  name=collection name,
  embedding function=embed model chroma
```

```
vector_store = ChromaVectorStore(chroma_collection=chroma_collection)
storage_context = StorageContext.from_defaults(vector_store=vector_store)

# Inicializa LLM da Groq
Groq_api = os.environ.get("GROQ_API_KEY")
Ilms = Groq(model='llama3-70b-8192',
api key='gsk D6qheWgXlaQ5jl3Pu8LNWGdyb3FYJXU0RvNNolpEKV1NreqLAFnf')
```

```
# Estados globais
document_index = None
chat_engine = None
```

```
# Processamento do PDF
def process pdf(file):
  global document_index, chat_engine
  try:
     with TemporaryDirectory() as tmpdir:
       pdf_path = os.path.join(tmpdir, "upload.pdf")
       shutil.copy(file.name, pdf path)
       text = ""
       reader = PdfReader(pdf_path)
       for page in reader.pages:
          text += page.extract text() or ""
```

```
with open(os.path.join(tmpdir, "temp.txt"), "w", encoding="utf-8") as f:
         f.write(text)
      documentos = SimpleDirectoryReader(input_dir=tmpdir)
      docs = documentos.load data()
      node parser = SentenceSplitter(chunk size=1200)
       nodes = node parser.get nodes from documents(docs,
show progress=True)
      document index = VectorStoreIndex(nodes, storage context=storage context,
embed model=embed model)
       memory = ChatSummaryMemoryBuffer(Ilm=Ilms, token limit=256)
```

```
chat engine = document index.as chat engine(
         chat mode='context',
         Ilm=Ilms.
         memory=memory,
         system prompt=""Voce é especialista em cafes da loja Serenatto, uma loja
online que vende graos de cafe
         torrados, sua função é tirar duvidas de forma simpatica e natural sobre os
graos disponiveis."
       return "PDF carregado com sucesso! Agora você pode conversar com o bot."
  except Exception as e:
     return f"Erro ao processar PDF: {e}"
```

```
# Chat com histórico estilo "messages"
def converse com bot(message, chat history):
  global chat engine
  if chat engine is None:
     return "Por favor, envie um PDF primeiro.", chat history
  response = chat engine.chat(message)
  if chat history is None:
    chat history = []
  chat_history.append({"role": "user", "content": message})
  chat_history.append({"role": "assistant", "content": response.response})
  return "", chat history
```

```
# Resetar conversa

def resetar_chat():
    global chat_engine
    if chat_engine:
        chat_engine.reset()
    return []
```

```
# Interface Gradio com upload de PDF
with gr.Blocks() as app:
  gr.Markdown("# Chatbot da Serenatto - Especialista em Cafés")
  with gr.Row():
     upload = gr.File(label=" | Envie seu PDF")
     upload button = qr.Button("Carregar PDF")
  output status = gr.Textbox(label="Status", interactive=False)
  chatbot = gr.Chatbot(label="Conversa", type="messages")
  msg = gr.Textbox(label='Digite a sua mensagem')
  limpar = gr.Button('Limpar')
  upload button.click(process pdf, inputs=upload, outputs=output status).then(
     resetar chat, None, chatbot
```

```
msg.submit(converse_com_bot, [msg, chatbot], [msg, chatbot])
limpar.click(resetar_chat, None, chatbot, queue=False)
app.launch(debug=True)
```

2- Criar um chatbot para realizar a leitura de um pdf com informações sobre agricultura, tipos de solo, que auxilie o agricultor na escolha da semente e como preparar o solo para o plantio, bem como definir os limites de temperatura para o solo e irrigação de acordo com a semente plantada.

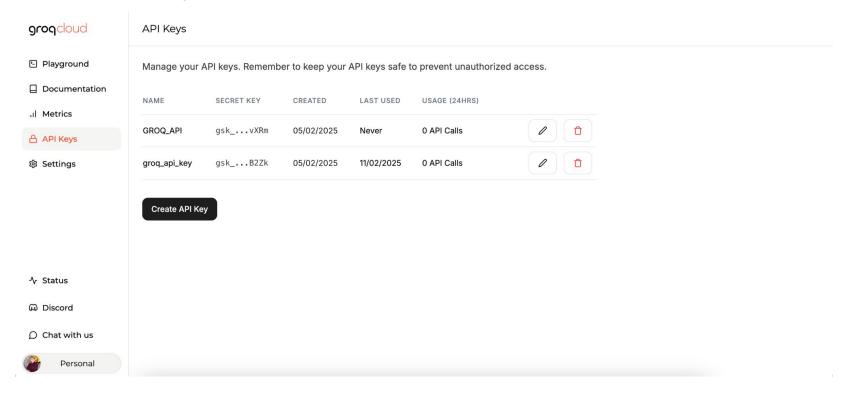
Você deve criar um banco de dados vetorial para armazenar as informações do pdf carregado conforme o exemplo da aula anterior

Perguntas a serem feitas para chatbot assistente Agro

- 1) Por que é importante preparar o solo adequadamente antes do plantio?
- 2) Quais são os principais tipos de solo e como prepará-los para o cultivo?
- 3) Quais sensores podem ser utilizados para monitorar a umidade do solo e como funcionam?
- 4) Como é possível ajustar o pH do solo para atender às necessidades das diferentes culturas?
- 5) Quais são os principais fertilizantes utilizados e qual a diferença entre fertilizantes orgânicos e químicos?
- 6) Qual é o processo recomendado para a correção e preparo do solo antes do plantio?
- 7) Como garantir a fertilidade do solo para diferentes tipos de culturas?
- 8) Quais são os principais fatores que devem ser levados em consideração ao planejar a irrigação do solo?
- 9) Quais são as melhores práticas para evitar a compactação do solo e a erosão?
- 10) Onde um agricultor pode obter mais informações sobre preparo do solo e escolha de sementes?

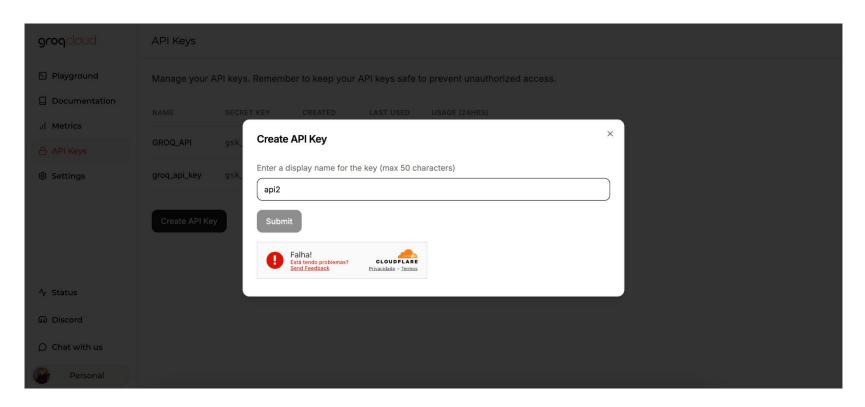
Subir o código no Teams e criar um relatório documentando os passos para criar o chatbot

Clicar em Api Key, atribuir um nome para API e copiar a chave

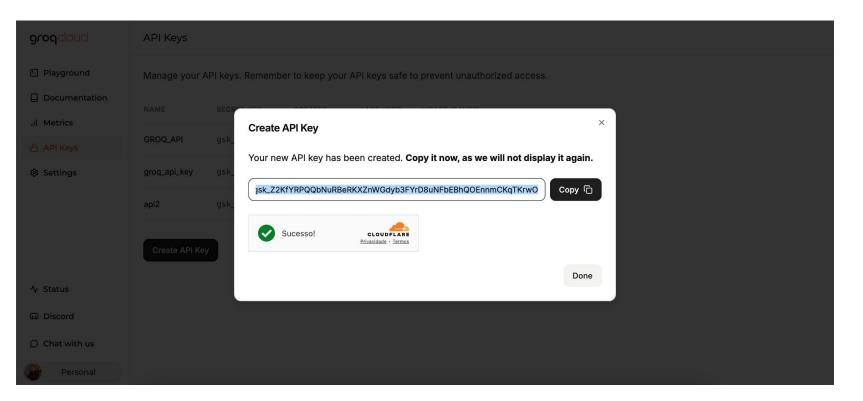


Clicar em Api Key, atribuir um nome para API e copiar a chave

Clicar em Api Key, atribuir um nome para API clicar em submit



Copiar a API gerada e salvar, pois precisaremos dela



Obrigado!

Prof. Me Daniel Vieira

Email: danielvieira2006@gmail.com

Linkedin: Daniel Vieira

Instagram: Prof daniel.vieira95

