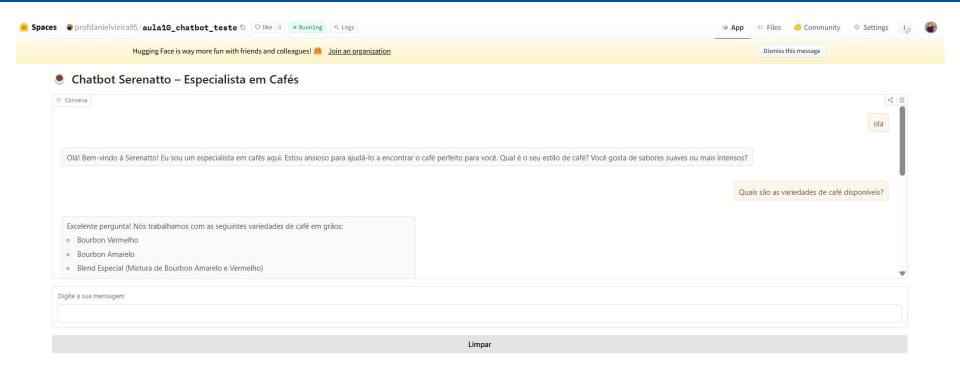


ChatBot Aula 10

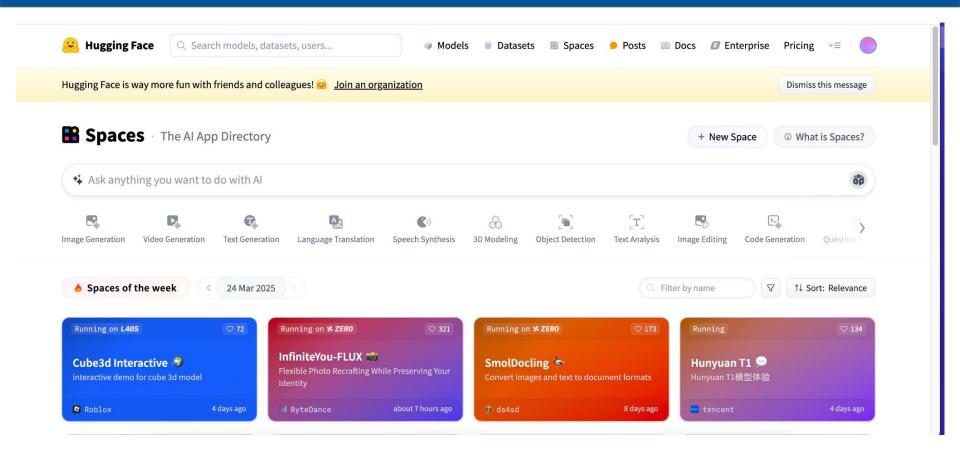
Prof. Me Daniel Vieira



Atividade - Alterar o código do café para iniciar com o pdf carregado e hospedar no Hugging Face



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



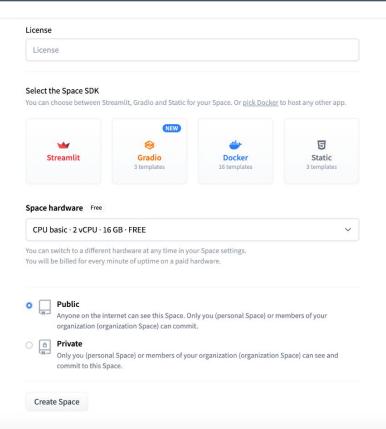


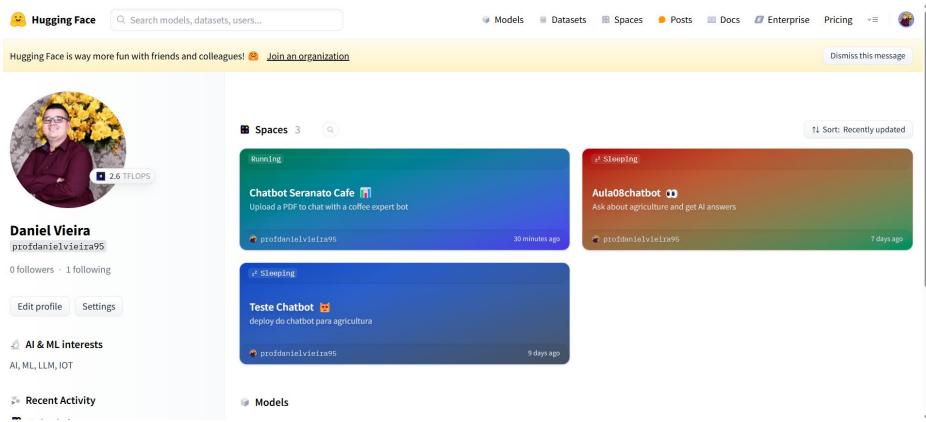
Create a new Space

<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			
	dealitit, Gradio and Sc	atic for your Space. Or <u>pick Docker</u>	to host any other app
	NEI		
*	(NEV	*	ē
Streamlit			
Streamlit Space hardware Free	NEV	Docker	딩 Static





1- Modificar o código da aula do chatbot para o pdf de tipos de café já estar carregado dos e juntar o código para poder hospedar a aplicação no Hugging Face.

https://huggingface.co/

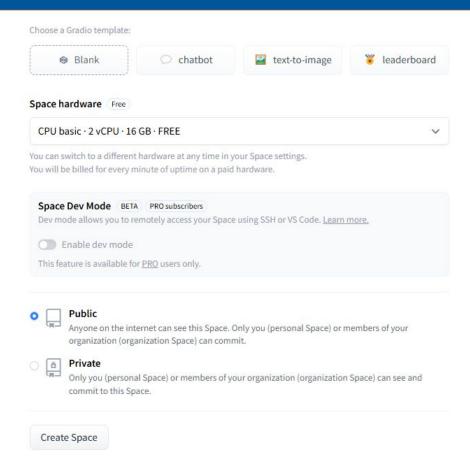


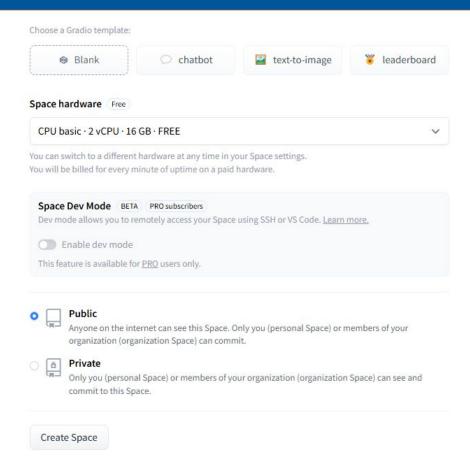
Create a new Space

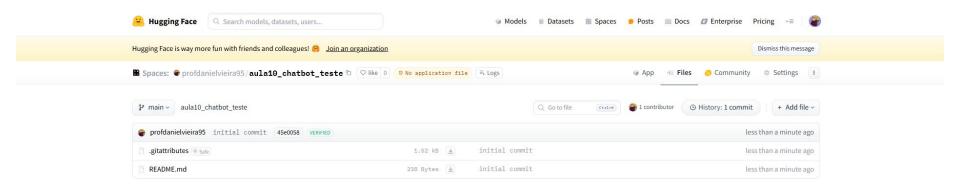
<u>Spaces</u> are Git repositories that host application code for Machine Learning demos.

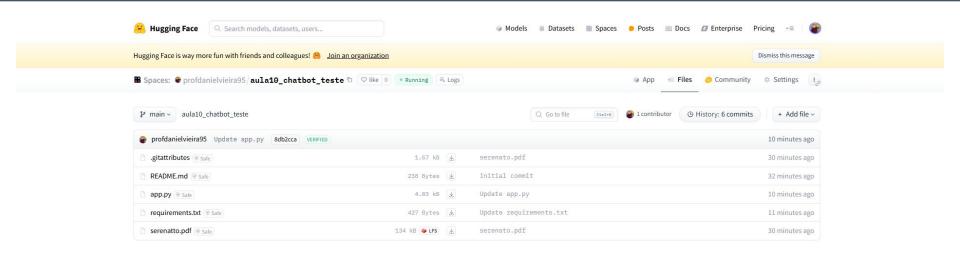
You can build Spaces with Python libraries like <u>Streamlit</u> or <u>Gradio</u>, or using <u>Docker images</u>.

Owner	Space i	name	
profdanielvieira95	V / aula1	.0_chatbot_teste	
Short description			
Short Description			
License			
License			
Select the Space SDK You can choose between S	NEW Gradio	for your Space. Or <u>pick Docker</u>	to host any other app.
Streamite	3 templates	16 templates	3 templates
Choose a Gradio template:			
Blank	○ chatbot	text-to-image	४ leaderboard









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
Ilama-index-embeddings-huggingface
# Integração com Chroma como vetor store
llama-index-vector-stores-chroma
# LLM Groq (LLaMA 3)
llama-index-llms-groq
# Banco vetorial local
chromadb
# Interface gráfica
gradio
# Manipulação de PDFs
PyPDF2
```

```
import os
import gradio as gr
from typing import List
from llama_index.core import SimpleDirectoryReader, StorageContext, VectorStoreIndex
from llama_index.core.node_parser import SentenceSplitter
from llama_index.embeddings.huggingface import HuggingFaceEmbedding
from llama_index.vector_stores.chroma import ChromaVectorStore
from llama_index.llms.groq import Groq
from llama_index.core.memory import ChatSummaryMemoryBuffer
import chromadb
from tempfile import TemporaryDirectory
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")
llms = Groq(model='llama3-70b-8192', api_key='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')

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

```
# Carregamento único do PDF
def carregar_pdf_inicial():
 global document index, chat engine
 try:
    with Temporary Directory() as tmpdir:
      pdf path = "serenatto.pdf"
      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="Você é especialista em cafés da loja Serenatto. Responda de
forma simpática e natural sobre os grãos disponíveis."' )
```

```
print("PDF carregado com sucesso.")

except Exception as e:
    print(f"Erro ao carregar PDF: {e}")
```

```
# Função de chat
def converse_com_bot(message, chat_history):
  global chat_engine
  if chat engine is None:
      return "Erro: o bot ainda não está pronto.", 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 []
# Carregar PDF na inicialização
carregar_pdf_inicial()
```

```
# Interface Gradio
with gr.Blocks() as app:
  gr.Markdown("# 🕾 Chatbot Serenatto – Especialista em Cafés")
  chatbot = gr.Chatbot(label="Conversa", type="messages")
  msg = gr.Textbox(label='Digite a sua mensagem')
  limpar = qr.Button('Limpar')
  msg.submit(converse com bot, [msg, chatbot], [msg, chatbot])
  limpar.click(resetar chat, None, chatbot, queue=False)
  app.launch()
```

2- Utilizar o código anterior para Criar um chatbot para realizar a leitura de um pdf pré carregado 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.

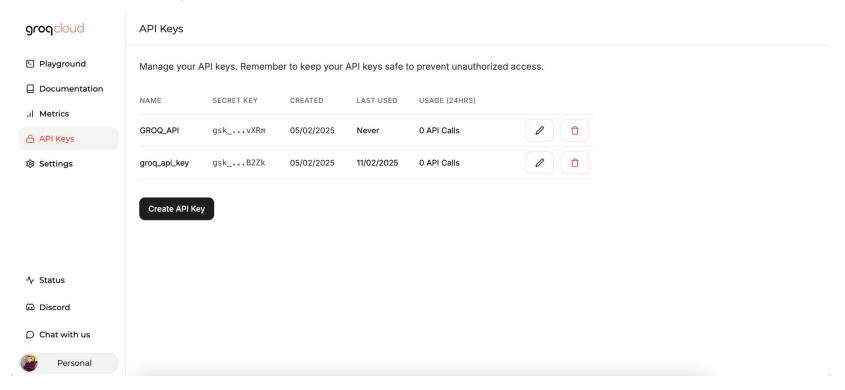
Você deve criar um banco de dados vetorial para armazenar as informações do pdf carregado conforme o exemplo da aula anterior

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?
- 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?

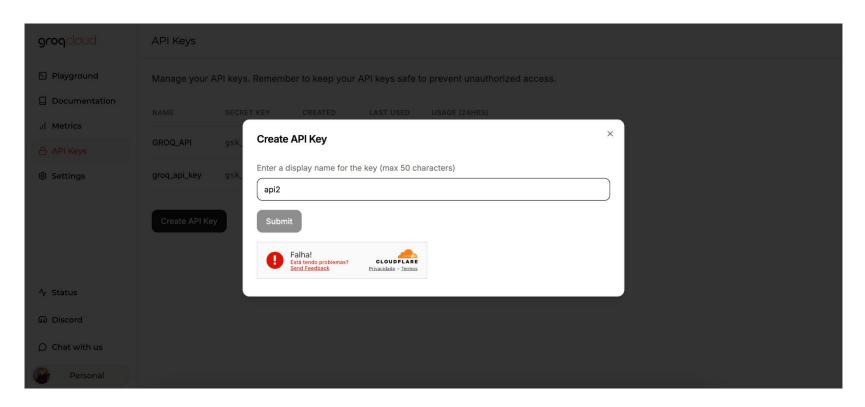
Subir o código no Teams e criar um relatório documentando os passos para criar o chatbot

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

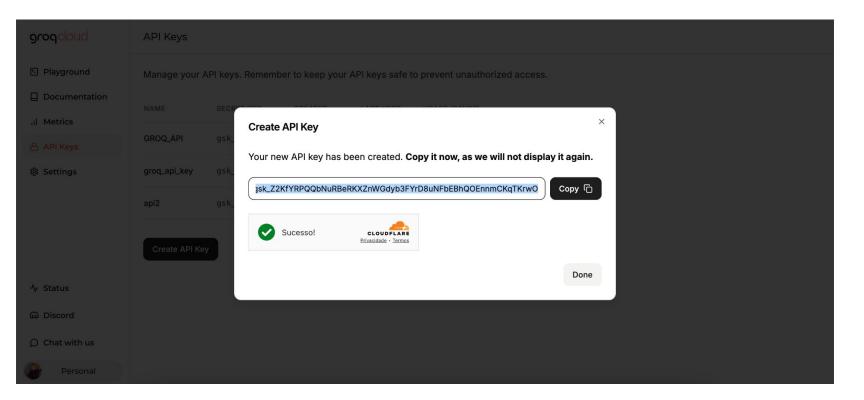


Clicar em Api Key, atribuir um nome para API e copiar a chave

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

