# **INSTITUTO INFNET**

# ESCOLA SUPERIOR DE TECNOLOGIA GRADUAÇÃO EM CIÊNCIA DE DADOS



# Desenvolvimento Front-End com Python (com Streamlit) [24E3\_1]

TP 1

Alunos: Gustavo Carneiro Alves.

2024

# Parte 1 FastAPI

**Questão 1:** Crie uma aplicação simples em FastAPI que utilize o modelo GPT-2 da HuggingFace para gerar textos a partir de uma entrada fornecida via requisição HTTP.

#### O aplicativo deve:

- Receber uma frase de entrada como JSON.
- Utilizar a biblioteca transformers do HuggingFace para gerar um texto de saída.
- Retornar o texto gerado em uma resposta HTTP.

#### O que é esperado:

 O aplicativo deve gerar uma continuação de texto a partir de uma frase de entrada e retornar a resposta formatada como JSON.

```
≡ requirements.txt

                        app.py
                                       routes.py
python_files > 🕏 app.py > 🛇 generate_text
      @app.post("/generate_text")
      async def generate_text(request: Request):
           try:
               # Receber a frase de entrada como JSON
              data = await request.json()
              input_text = data["input_text"]
               # Utilizar a biblioteca transformers para gerar um texto de saí
               inputs = tokenizer.encode plus(
                   input_text,
                  add_special_tokens=True,
                  max length=512,
                  return_attention_mask=True,
                  return tensors='pt'
               outputs = model.generate(
                  inputs['input_ids'],
                   attention_mask=inputs['attention_mask'],
                   max length=512,
```

**Questão 2:** Crie um aplicativo FastAPI que utiliza o modelo de tradução Helsinki-NLP/opus-mt-en-fr da HuggingFace para traduzir textos do inglês para o francês.

### A aplicação deve:

- Receber um texto em inglês via uma requisição HTTP.
- Traduzir o texto para o francês utilizando o modelo de tradução.
- · Retornar o texto traduzido em uma resposta JSON.

# O que é esperado:

 A API deve receber um texto em inglês e retornar sua tradução para o francês, processando tanto frases curtas quanto textos mais longos.

```
@app.post("/translate")
async def translate(request: Request):
    # Receber o texto em inglês via requisição HTTP
   data = await request.json()
   text_en = data["text"]
    # Traduzir o texto para o francês utilizando o modelo de tradução
    inputs = tokenizer.encode_plus(
        text_en,
        add_special_tokens=True,
       max length=512,
       return attention mask=True,
        return_tensors='pt'
   outputs = model.generate(
        inputs['input_ids'],
        attention mask=inputs['attention mask'],
       max_length=512,
       do sample=True,
       top_k=50,
       top p=0.95
   text_fr = tokenizer.decode(outputs[0], skip_special_tokens=True)
    return {"translation": text_fr}
```

```
T-Gamer@DESKTOP-7JPLA67 MINGW64 /d/Infnet/2-semestre/VSCode Projects/4 bi/gustavo_carneiro_DR3_TP2
$ curl -X POST \
$ curl -X POST \
$ curl -X POST \
> http://localhost:8000/translate \
> -H 'Content-Type: application/json' \
> -d '{"text": "Hello, how are you?"}'
curl: (56) Recv failure: Connection was reset

T-Gamer@DESKTOP-7JPLA67 MINGW64 /d/Infnet/2-semestre/VSCode Projects/4 bi/gustavo_carneiro_DR3_TP2
$ curl -X POST http://localhost:8000/translate -H 'Content-Type: application/json' -d '{"text": "Hello, how are you?"}'
{"translation": "Bonjour, comment allez-vous ?"}
```

**Questão 3:** Com base na API desenvolvida na Questão 2 (Parte1), explique as principais limitações do modelo de tradução utilizado.

#### Enumere e discuta:

- Limitações quanto à precisão da tradução.
- Desafios de tempo de resposta e desempenho em grande escala.
- Restrições de custo e escalabilidade.
- Limitações na tradução de gírias, expressões idiomáticas ou linguagem de contexto.

# Limitações quanto à precisão da tradução

- Erros de tradução: O modelo de tradução pode cometer erros de tradução, especialmente em casos de frases complexas ou com nuances culturais.
- Falta de contexto: O modelo de tradução pode não ter acesso ao contexto em que a frase foi escrita, o que pode levar a traduções imprecisas.
- Limitações de vocabulário: O modelo de tradução pode não ter um vocabulário completo, o que pode levar a traduções imprecisas ou inexatas.

#### Desafios de tempo de resposta e desempenho em grande escala

- Tempo de resposta: O modelo de tradução pode demorar mais tempo para processar frases longas ou complexas, o que pode afetar a experiência do usuário.
- Desempenho em grande escala: O modelo de tradução pode não ser escalável para lidar com um grande volume de requisições simultâneas, o que pode afetar a performance da API.

#### Restrições de custo e escalabilidade

- Custo de treinamento: O modelo de tradução pode exigir um grande volume de dados de treinamento, o que pode ser caro e demorado.
- Custo de infraestrutura: O modelo de tradução pode exigir uma infraestrutura robusta para lidar com o volume de requisições, o que pode ser caro.

Limitações de escalabilidade: O modelo de tradução pode não ser escalável para lidar com um grande volume de requisições simultâneas, o que pode afetar a performance da API.

- Limitações na tradução de gírias, expressões idiomáticas ou linguagem de contexto
- Gírias e expressões idiomáticas: O modelo de tradução pode não ser capaz de traduzir gírias e expressões idiomáticas de forma precisa, pois elas podem ter significados diferentes em diferentes contextos.
- Linguagem de contexto: O modelo de tradução pode não ser capaz de traduzir linguagem de contexto de forma precisa, pois ela pode depender do contexto em que a frase foi escrita.

**Questão 4:** Com base no modelo GPT-2 utilizado na Questão 1 (Parte 1), explique as principais limitações do modelo no contexto da geração de texto.

#### Discuta:

- A coerência do texto gerado.
- Possíveis falhas ou incoerências geradas por LLMs.
- Desempenho e questões de latência.
- Limitações na geração de conteúdo apropriado.

#### A coerência do texto gerado

- Falta de coerência: O modelo GPT-2 pode gerar texto que não é coerente ou que não faz sentido em determinados contextos.
- Incoerências lógicas: O modelo pode gerar texto que contém incoerências lógicas, como contradições ou afirmações que não são verdadeiras.

#### Possíveis falhas ou incoerências geradas por LLMs

- Erros de linguagem: O modelo pode cometer erros de linguagem, como erros de gramática, ortografía ou pontuação.
- Incoerências semânticas: O modelo pode gerar texto que contém incoerências semânticas, como uso de palavras com significados diferentes do que o esperado.
- Falta de nuances: O modelo pode não ser capaz de capturar nuances de linguagem, como ironia, sarcasmo ou humor.

#### Desempenho e questões de latência

- Tempo de geração: O modelo pode demorar mais tempo para gerar texto, especialmente para textos longos ou complexos.
- Desempenho em grande escala: O modelo pode não ser escalável para lidar com um grande volume de requisições simultâneas, o que pode afetar a performance da API.
- Latência: O modelo pode ter latência, o que pode afetar a experiência do usuário.

# Limitações na geração de conteúdo apropriado

- Falta de conhecimento de domínio: O modelo pode não ter conhecimento de domínio específico, o que pode levar a geração de texto que não é apropriado para o contexto.
- Falta de compreensão de nuances culturais: O modelo pode não ser capaz de compreender nuances culturais, o que pode levar a geração de texto que é ofensivo ou inapropriado.
- Limitações na geração de conteúdo criativo: O modelo pode não ser capaz de gerar conteúdo criativo, como histórias ou poemas, que são apropriados para o contexto.



#### LangChain

**Questão 1:** Desenvolva um protótipo utilizando LangChain que simule um chatbot simples com Fake LLM.

# A aplicação deve:

- Receber um input de texto via FastAPI.
- Retornar uma resposta simulada pelo Fake LLM.

#### O que é esperado:

- O protótipo deve simular um chatbot básico que responde a perguntas pré-definidas.
- A arquitetura deve ser simples, e você deve explicar a importância de usar Fake LLM para testes rápidos.
- Desenhe um diagrama simples da arquitetura do aplicativo, detalhando as principais etapas do fluxo de dados.

#### Parte 2.1 -

#### Parte 2 LangChain

Questão 1: Desenvolva um protótipo utilizando LangChain que simule um chatbot simples com Fake LLM.

#### A aplicação deve:

- Receber um input de texto via FastAPI.
- o Retornar uma resposta simulada pelo Fake LLM.

#### O que é esperado:

- o O protótipo deve simular um chatbot básico que responde a perguntas pré-definidas.
- o A arquitetura deve ser simples, e você deve explicar a importância de usar Fake LLM para testes rápidos.
- Desenhe um diagrama simples da arquitetura do aplicativo, detalhando as principais etapas do fluxo de dados.

```
app.py
Extension: vscode-pdf
                                        app2.py X main.py

■ requirements.txt

python_files > 🏓 app2.py > 😭 ChatRequest
       responses
           "Desculpe, não entendi sua pergunta.",
       fake_llm = FakeListLLM(responses=responses)
      app = FastAPI()
      class ChatRequest(BaseModel):
      question: str
       @app.post("/chat")
       async def chat(request: ChatRequest):
             response = fake_llm(request.question)
              return {"response": response}
           except Exception as e:
              raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Erro interno: {str(e)}")
```

#### **FastAPI**

I

٧

# LangChain

(Fake LLM)

I

٧

#### Resposta

#### Simulada

Questão 2: Desenvolva um aplicativo que utilize LangChain para integrar a API da OpenAI.

#### O aplicativo deve:

- o Receber um texto em inglês via FastAPI.
- o Traduzir o texto para o francês utilizando um modelo da OpenAl via LangChain.
- o Retornar o texto traduzido em uma resposta JSON.

#### O que é esperado:

- O aplicativo deve funcionar como uma API de tradução, semelhante à questão 2 (Parte 1), mas utilizando a
   OpenAI via LangChain.
- o A aplicação deve gerenciar as chamadas à API da OpenAI e retornar a tradução com baixa latência.
- Forneça um diagrama da arquitetura da aplicação, destacando os componentes principais, como FastAPI,
   LangChain, e OpenAI.



```
| Usuário ----> FastAPI ----> LangChain

| v

OpenAI API
(Tradução Inglês
Francês)

| v
```

```
from fastapi import FastAPI, HTTPException
from pydantic import BaseModel
from transformers import GPT2LMHeadModel, GPT2Tokenizer

# Inicializar FastAPI
app = FastAPI()

# Baixar e carregar o modelo GPT-2
model_name = "gpt2"
tokenizer = GPT2Tokenizer.from_pretrained(model_name)
model = GPT2LMHeadModel.from_pretrained(model_name)

# Modelo de entrada da API
Codeium: Refactor|Explain
class TextRequest(BaseModel):
    text: str

Codeium: Refactor|Explain | Generate Docstring|X
@app.post("/generate")
async def generate_text(request: TextRequest):
    try:
    # Tokenizar o texto de entrada
    inputs = tokenizer.encode(request.text, return_tensors="pt", truncation=True, max_length=50)

# Gerar texto com o GPT-2
    outputs = model.generate(inputs, max_length=100, num_return_sequences=1, do_sample=True)

# Decodificar o texto gerado
    generated_text = tokenizer.decode(outputs[0], skip_special_tokens=True)
```

Questão 3: Crie uma API semelhante à Questão 2 (Parte 2), mas que utilize o modelo Helsinki-NLP/opus-mt-en-de da HuggingFace para traduzir textos do inglês para o alemão.

#### A aplicação deve:

- o Receber um texto em inglês via FastAPI.
- o Utilizar o LangChain para gerenciar as chamadas ao modelo HuggingFace.
- o Retornar o texto traduzido para o alemão como resposta JSON.

#### O que é esperado:

- o O objetivo é que a aplicação funcione de maneira semelhante às Questões 2 (Parte 1) e 2 (Parte 2), mas desta vez integrando LangChain com HuggingFace.
- o O modelo a ser utilizado deve ser o Helsinki-NLP/opus-mt-en-de.
- Forneça um diagrama detalhado da arquitetura da aplicação, destacando as interações entre FastAPI,
   LangChain, e HuggingFace.

```
# Configurando o modelo HuggingFace com pipeline
translation pipeline = pipeline("translation en to de", model="Helsinki-NLP/opus-mt-en-de")
# Configurando o LLM do LangChain
1lm = HuggingFacePipeline(pipeline=translation_pipeline)
prompt = PromptTemplate(
    input_variables=["text"],
    template="{text}" # Para tradução, o texto é usado diretamente.
# Criando a cadeia LangChain
translation_chain = LLMChain(prompt=prompt, 11m=11m)
# Modelo de entrada da API
class TranslationRequest(BaseModel):
    text: str
Codeium: Refactor | Explain | Generate Docstring | \times
@app.post("/translate")
async def translate(request: TranslationRequest):
    try:
        # Usando a cadeia LangChain para traduzir
       translated_text = translation_chain.run(text=request.text)
        return {"translated_text": translated_text.strip()}
    except Exception as e:
        raise HTTPException(status_code=500, detail=f"Erro interno: {str(e)}")
```

**Questão 5:** Com base na aplicação desenvolvida na 3 (Parte 2), explique as limitações de usar LangChain para integrar o modelo HuggingFace de tradução.

#### Discuta aspectos como:

- o Desempenho e tempo de resposta.
- o Consumo de recursos computacionais.
- o Possíveis limitações no ajuste fino do modelo.
- o Comparação com o uso direto da API HuggingFace.

#### Desempenho e tempo de resposta

Tempo de resposta: O uso de LangChain pode aumentar o tempo de resposta da aplicação, pois é necessário realizar uma chamada adicional para o servidor LangChain.

Desempenho: O desempenho da aplicação pode ser afetado pelo uso de LangChain, pois é necessário processar a solicitação de tradução e retornar a resposta.

#### Consumo de recursos computacionais

Consumo de CPU: O uso de LangChain pode aumentar o consumo de CPU da aplicação, pois é necessário realizar cálculos adicionais para processar a solicitação de tradução.

Consumo de memória: O uso de LangChain pode aumentar o consumo de memória da aplicação, pois é necessário armazenar a solicitação de tradução e a resposta.

Possíveis limitações no ajuste fino do modelo

Limitações no ajuste fino: O uso de LangChain pode limitar a capacidade de ajuste fino do modelo de tradução, pois é necessário realizar ajustes no modelo LangChain em vez de no modelo HuggingFace.

Dificuldade em personalizar o modelo: O uso de LangChain pode dificultar a personalização do modelo de tradução, pois é necessário realizar ajustes no modelo LangChain em vez de no modelo HuggingFace.

Comparação com o uso direto da API HuggingFace

Desempenho: O uso direto da API HuggingFace pode ser mais rápido e eficiente do que o uso de LangChain, pois não é necessário realizar uma chamada adicional para o servidor LangChain.

Consumo de recursos computacionais: O uso direto da API HuggingFace pode ser mais eficiente em termos de consumo de recursos computacionais, pois não é necessário realizar cálculos adicionais para processar a solicitação de tradução.

**Questão 6:** Com base nas questões 1-2 (Parte 1) e 2-3 (Parte 2), desenvolva uma tabela comparativa que aborde os seguintes critérios:

- o Facilidade de uso/configuração.
- o Latência e desempenho.
- o Flexibilidade para diferentes modelos.
- o Custo e escalabilidade.
- o Adequação para protótipos versus aplicações em produção.
- A comparação deve ser apresentada em formato de tabela, com colunas dedicadas a cada critério e linhas comparando FastAPI puro com LangChain.

Critério	FastAPI Puro	LangChair	1
I	I	1	
**Facilidade de uso/configuração**	Alta	Média	١
**Latência e desempenho**	Alta	Baixa	
**Flexibilidade para diferentes modelos**	Baixa	Alta	
**Custo e escalabilidade**	Baixo	Alto	
**Adequação para protótipos**	Alta	Baixa	I
**Adequação para aplicações em produção**	Baixa	Alta	l