

Tech Challenge 3

IA para Devs

Daniela Cruz de Malta - RM353365

Gabriela Maciel Godoi - RM355125

Lucas Sutelo - RM353721

Sumário

| Caso de Estudo | 3 |
|--|---|
| Metodologia | 3 |
| 1. Preparação do Dataset | 3 |
| 2. Fine-tuning com a OpenAl | 3 |
| 3. Instalação de Biblioteca Necessárias para LLAMA | 4 |
| 2. Configuração do Ambiente para LLAMA | 4 |
| 4. Chamada do Foundation Model LLAMA | 4 |
| 5. Processo de Fine-Tuning do LLAMA | 4 |
| Resultados | 5 |
| 1. OpenAI | 5 |
| 2. LLAMA | 5 |
| Conclusão | 6 |

Caso de Estudo

O objetivo deste Tech Challenge é realizar o fine-tuning de um foundation model utilizando a base de dados "The AmazonTitles-1.3MM" para receber perguntas dentro do contexto da base no Prompt de usuário e a resposta conter os aprendizados do fine-tuning.

Este documento detalha o processo de seleção e preparação da base de dados e descreve o processo de fine-tuning do modelo, com os parâmetros e ajustes utilizados.

O código fonte do processo de fine-tuning está no repositório do GitHub: https://github.com/Danizinh/Fine-Tuning.

Metodologia

A equipe decidiu realizar o Fine-Tuning utilizando dois métodos, usando a biblioteca da OpenAl e importando o LLM LLAMA. A seguir está o procedimento realizado para os dois casos.

1. Preparação do Dataset

O dataset utilizado para o treinamento é o **AmazonTitles-1.3MM**, carregado a partir do arquivo **trn.json**, contendo títulos e descrições de produtos.

As colunas "title" e "content" foram preparadas para formar os prompts de entrada no modelo em um arquivo com extensão JSONL, que é necessária para realizar o Fine-Tuning tanto no LLAMA, como na OpenAl.

Foi necessário realizar uma quebra no dataset nos dois casos devido a limitação de recursos.

2. Fine-tuning com a OpenAl

A equipe gerou uma API key para utilizar a biblioteca OpenAI. O treinamento foi feito com uma base de dados limitada (50 linhas),

devido ao alto custo para um treinamento com mais linhas. O dataset em questão é o arquivo ./data/dataset2.jsonl. Os testes foram realizados usando produtos disponíveis neste dataset.

O prompt de sistema informa claramente que o modelo é um assistente que deve fornecer a descrição de um produto inserido pelo usuário.

3. Instalação de Biblioteca Necessárias para LLAMA

 As bibliotecas accelerate, peft, bitsandbytes, transformers e trl são instaladas para fornecer as ferramentas necessárias para realizar o fine-tuning e a quantização de modelos.

•

2. Configuração do Ambiente para LLAMA

- O código importa PyTorch e outros módulos da biblioteca
 Hugging Face para manipulação de modelos e datasets.2.
 Processo de fine-tuning
- As classes AutoModelForCausalLM, Auto Tokenizer, e
 SFTTrainer são utilizadas para carregar o modelo base e realizar o fine-tuning.

4. Chamada do Foundation Model LLAMA

- O modelo base escolhido é o **Llama-2-7b-chat-hf**, carregado da plataforma **Hugging Face**.
- Um teste inicial é executado para medir a performance do modelo antes do *fine-tuning*.

5. Processo de Fine-Tuning do LLAMA

- O modelo é configurado para executar o fine-tuning utilizando a quantização em 4 bits através da configuração BitsAndBytesConfig.
- O processo de ajuste fino utiliza a técnica LoRA (Low-Rank Adaptation) para treinar o modelo em menor escala, economizando recursos computacionais.
- Parâmetros de treinamento: 15 épocas, tamanho de lote de 4, taxa de aprendizagem 0.001 e otimizador Paged AdamW.

Resultados

1. OpenAl

O algoritmo está atingindo o objetivo proposto de atuar como um assistente virtual que informa a descrição de produtos inseridos no prompt de usuário.

A descrição está de acordo com os produtos, porém, ela não é exatamente o conteúdo da base de dados treinada.

Na imagem a seguir, trazemos o exemplo do "The Book of Revelation", com a resposta do modelo base (Pre Fine Tuning), resposta do modelo treinado (Pos Fine Tuning) e a descrição fornecida na base de dados.

Veja que na base de dados a descrição do produto inicia com a descrição do autor, enquanto que, no modelo tanto pré como pós treino, a resposta traz apenas a descrição do produto.

```
## Option of Market State | Product Name | Name | Product Name |
```

2. LLAMA

O resultado foi muito similar ao caso da OpenAl, em que o algoritmo está atingindo o objetivo proposto de atuar como um

assistente virtual que informa a descrição de produtos inseridos no prompt de usuário, porém, ela não é exatamente o conteúdo da base de dados treinada.

Na imagem abaixo é possível verificar o teste feito com a série "A day in the life of China", em que é retornada a descrição detalhada do produto.

Conclusão

O código cumpre o objetivo do **Tech Challenge** de realizar o *Fine-Tuning* de um modelo de linguagem grande utilizando o dataset **AmazonTitles-1.3MM**.

O fluxo de trabalho documentado garante que o modelo esteja preparado para responder perguntas baseadas em descrições de produtos, oferecendo uma base sólida para aplicações em processamento de linguagem natural no contexto de comércio eletrônico.

A equipe verificou, que mesmo após o Fine-Tuning ser realizado, o assistente retorna um resumo geral das descrições dos produtos contidos no dataset, e não a descrição exata. Por isso, para análise futura, o grupo pretende aplicar o modelo de **RAG** para testar se esse método gera descrições mais parecidas com o input direto do dataset.