# 一、Ilama3 简介

# 1. 开源模型

• Meta开发并发布了Meta Llama 3模型系列,包含预训练和指令调整的生成文本模型,大小为8B和70B参数。

• 发布日期: April 18, 2024

Llama 3	Training Data	Params	Context length	GQA	Token count	Knowledge cutoff
8B	公开可用的在线数据的新组合	8B	8k	Yes	15T+	March, 2023
70B	公开可用的在线数据的新组合	70B	8k	Yes	15T+	December, 2023

• 模型输入: 仅限文本输入

• 模型输出: 仅生成文本和代码

# 2. 性能表现

# (1) Instruct Model 指令模型

#### ① Ilama3 VS 其它模型

Llama 3的8B和70B参数模型在预训练和后续训练中取得显著进步:

#### Meta Llama 3 Instruct model performance

	Meta Llama 3 8B	Gemma 7B - It Measured	Mistral 7B Instruct Measured
<b>MMLU</b> 5-shot	68.4	53.3	58.4
<b>GPQA</b> 0-shot	34.2	21.4	26.3
HumanEval 0-shot	62.2	30.5	36.6
GSM-8K 8-shot, CoT	79.6	30.6	39.9
MATH 4-shot, CoT	30.0	12.2	11.0

	Meta Llama 3 70B	Gemini Pro 1.5 Published	Claude 3 Sonnet Published
MMLU 5-shot	82.0	81.9	79.0
GPQA 0-shot	39.5	<b>41.5</b> CoT	<b>38.5</b> CoT
<b>HumanEval</b> 0-shot	81.7	71.9	73.0
GSM-8K 8-shot, CoT	93.0	<b>91.7</b> 11-shot	<b>92.3</b> 0-shot
MATH 4-shot, CoT	50.4	<b>58.5</b> Minerva prompt	40.5

开发1,800个提示的高质量人工评估集,覆盖12个关键用例,人工评估结果显示Llama 3的优势明显。

#### 2 Ilama3 VS Ilama2

## **Instruction tuned models**

Benchmark	Llama 3 8B	Llama 2 7B	Llama 2 13B	Llama 3 70B	Llama 2 70B
MMLU (5-shot)	68.4	34.1	47.8	82.0	52.9
GPQA (0-shot)	34.2	21.7	22.3	39.5	21.0
HumanEval (0-shot)	62.2	7.9	14.0	81.7	25.6
GSM-8K (8-shot, CoT)	79.6	25.7	77.4	93.0	57.5
MATH (4-shot, CoT)	30.0	3.8	6.7	50.4	11.6

# (2) Pretrained Model 预训练模型

## ① Ilama3 VS 其它模型

# Meta Llama 3 Pre-trained model performance

	Meta Llama 3		stral B	Gem	
	8B	Published	Measured	Published	Measured
<b>MMLU</b> 5-shot	66.6	62.5	63.9	64.3	64.4
AGIEval English 3-5-shot	45.9		44.0	41.7	44.9
BIG-Bench Hard 3-shot, CoT	61.1		56.0	55.1	59.0
ARC- Challenge 25-shot	78.6	78.1	78.7	<b>53.2</b> 0-shot	79.1
DROP 3-shot, F1	58.4		54.4		56.3

	Meta Llama 3 70B	<b>Gemini</b> Pro 1.0 Published	Mixtral 8x22B Measured
MMLU 5-shot	79.5	71.8	77.7
AGIEval English 3-5-shot	63.0	-	61.2
BIG-Bench Hard 3-shot, CoT	81.3	75.0	79.2
ARC- Challenge 25-shot	93.0		90.7
DROP 3-shot, F1	79.7	<b>74.1</b> variable-shot	77.6

## ② Ilama3 VS Ilama2

## Base pretrained models

Category	Benchmark	Llama 3 8B	Llama2 7B	Llama2 13B	Llama 3 70B	Llama2 70B
General	MMLU (5-shot)	66.6	45.7	53.8	79.5	69.7
	AGIEval English (3-5 shot)	45.9	28.8	38.7	63.0	54.8
	CommonSenseQA (7-shot)	72.6	57.6	67.6	83.8	78.7
	Winogrande (5-shot)	76.1	73.3	75.4	83.1	81.8
	BIG-Bench Hard (3-shot, CoT)	61.1	38.1	47.0	81.3	65.7
	ARC-Challenge (25-shot)	78.6	53.7	67.6	93.0	85.3
Knowledge reasoning	TriviaQA-Wiki (5-shot)	78.5	72.1	79.6	89.7	87.5
Reading	SQuAD (1-shot)	76.4	72.2	72.1	85.6	82.6
comprehension	QuAC (1-shot, F1)	44.4	39.6	44.9	51.1	49.4
	BoolQ (0-shot)	75.7	65.5	66.9	79.0	73.1
	DROP (3-shot, F1)	58.4	37.9	49.8	79.7	70.2

# 3. 模型架构

- Llama 3采用标准的仅解码器 (transformer decoder-only) 架构
- 使用128K词汇的分词器(tokenizer)以更有效地编码语言
- 引入分组查询注意力(grouped query attention, GQA)机制以提高8B和70B大小模型的推理效率
- 训练时避免跨文档边界的自注意力,使用了8,192个标记的掩码(mask)

```
ł
  "architectures": [
    "LlamaForCausalLM"
  ],
  "attention_bias": false,
  "attention_dropout": 0.0,
  "bos_token_id": 128000,
  "eos token_id": 128001,
  "hidden_act": "silu",
  "hidden size": 4096,
  "initializer range": 0.02,
  "intermediate_size": 14336,
  "max_position_embeddings": 8192,
  "model_type": "llama",
  "num attention heads": 32,
  "num_hidden_layers": 32,
  "num_key_value_heads": 8,
  "pretraining_tp": 1,
  "rms_norm_eps": 1e-05,
  "rope_scaling": null,
  "rope_theta": 500000.0,
  "tie word embeddings": false,
  "torch_dtype": "bfloat16",
  "transformers_version": "4.40.0.dev0",
  "use cache": true,
  "vocab_size": 128256
7
```

- (1) architectures:模型的架构, "LlamaForCausalLM"一个用于因果语言建模的模型,它用来预测文本序列中的下一个单词,模型的预测仅基于先前的单词(即因果关系)。
- (2) attention\_bias: 指示是否在注意力机制中使用偏置项,这里 false, 意味着不使用。在注意力机制中,偏置项通常用于调整输入单词之间的关系强度。
- (3) attention\_dropout: 注意力层中使用的dropout比率,这里是0.0,表示没有dropout。Dropout是一种正则化技术,用于防止神经网络过拟合。
- (4) bos\_token\_id 和 eos\_token\_id:分别表示文本序列开始和结束的特殊标记的ID, bose ID=128000, eos ID=128001,模型在处理文本时会用到这些索引来识别序列的开始和结束。
- (5)  $hidden_act$ : 隐藏层激活函数的类型,这里是"silu",即Swish激活函数。这个激活函数是ReLU的一种变体,其形式为 f(x) = x \* sigmoid(x),某些情况下Swish比传统的ReLU性能更好,因为它允许一些负值通过,从而可能提供更好的梯度流。

- (6) hidden\_size: 隐藏层的大小,这里是4096,说明每个隐藏层有4096个神经元,模型能够捕捉和学习更加复杂的特征,但同时这也意味着模型的参数量很大,计算成本也很高。在transformer模型中, hidden\_size 也是自注意力层输出的维度。
- (7) initializer\_range: 参数初始化时使用的范围,这里是0.02,一个相对小的数值,意味着模型的权重将从一个相对狭窄的范围内随机选择,这通常有助于确保模型训练的稳定性。
- (8) intermediate\_size: 在Transformer模型的架构中,模型内部每个注意力机制之后的前馈网络的大小,这里是14336,它表明模型的前馈网络相对宽,能够处理和产生更复杂的特征表示。
- (9) max\_position\_embeddings:可以处理的最大序列长度,这里是8192,长序列处理能力意味着模型可以在不丢失上下文的情况下处理更多的信息。
- (10) model type:模型的类型,这里是llama。
- (11) num\_attention\_heads: 注意力层的头数,这里是32,说明注意力机制被分割为32个不同的头部。在这种机制中,模型的注意力被分割成多个"头",每个头独立地处理信息,然后其输出被组合起来。32个头意味着模型能够同时从32个不同的表示空间中学习信息,可以帮助模型更好地理解复杂的输入数据。
- (12) num hidden layers:隐藏层的数量,这里是32层,允许模型学习非常复杂的特征表示。
- (13) num key value heads:键-值对在注意力机制中的头数,这里是8。
- (14) pretraining tp:模型特定的预训练设置,这里是1。
- (15) rms\_norm\_eps: RMS归一化的eps值,用于数值稳定性,这里是1e-05。RMS归一化是一种变体的层归一化技术,可能用于稳定深层网络的训练。
- (16) rope scaling 和 rope theta: 一种特定的位置编码技术或优化策略
- (17) tie\_word\_embeddings:输入的词嵌入层和输出层是否共享权重,这里是 false ,意味着不共享。
- (18) torch dtype:模型使用的数据类型,这里是"bfloat16",这是一种精度较低但计算效率更高的数据类型。
- (19) transformers\_version: 指示用于训练或运行模型的transformers库的版本,这里是一个开发版"4.40.0.dev0"。
- (20) use\_cache: 是否在模型前向传播时缓存一些中间结果以加速计算,尤其是在生成序列时,这里是 true。
- (21) vocab\_size:词汇表的大小,这里是128256,128256个词表明模型可以处理一个非常大的词汇,能够覆盖广泛的语言使用。

# 4. 训练数据

- 从公共来源收集的超过15T(万亿)个tokens上预训练,训练集体量是Llama 2的七倍,包括的代码量是四倍;
- 预训练数据中包含了超过5%为未来多语言用例准备的高质量非英语数据、涵盖30多种语言;
- 7B 模型的预训练数据截止时间为 2023 年 3 月, 70B 模型的预训练数据截止时间为 2023 年 12 月。
- 为确保高质量数据,开发了数据过滤流水线,包括启发式过滤器、不适宜内容过滤器(NSFW filters)、语义 去重手段和文本分类器;

• 利用Llama 2生成文本质量分类器的训练数据;

# 5. 指令微调

- 采用多种方法结合微调,包括SFT、PPO、DPO,以便与人类对有用性和安全性的偏好保持一致。
- 注重通过人工注释进行数据质量保证,偏好排名学习显著提升推理和编码任务性能。

# 6. 未来规划

- 8B和70B模型只是开始,未来还有更多规模更大的模型将发布,例如400B参数模型。
- 在未来几个月内将发布具备多模态性、多语言对话能力、更长上下文窗口和更强大整体能力的模型。
- 一旦Llama 3训练完成,将发布详细的研究论文。

#### Meta Llama 3 400B+ (still training)

Checkpoint as of Apr 15, 2024

	PRE-TRAINED
	Meta Llama 3 400B+
MMLU 5-shot	84.8
AGIEval English 3-5-shot	69.9
BIG-Bench Hard 3-shot, CoT	85.3
ARC-Challenge 25-shot	96.0
DROP 3-shot, F1	83.5

	INSTRUCT
	Meta Llama 3 400B+
MMLU 5-shot	86.1
<b>GPQA</b> 0-shot	48.0
HumanEval 0-shot	84.1
<b>GSM-8K</b> 8-shot, CoT	94.1
MATH 4-shot, CoT	57.8

# 二、Ilama3 案例实战

# 1. 下载模型

# 1.1 官网下载

# 1.2 HuggingFace下载

https://huggingface.co/collections/meta-llama/meta-llama-3-66214712577ca38149ebb2b6

Meta Llama 3

updated about 15 hours ago

This collection hosts the transformers and original repos of the Meta Llama 3 and Llama Guard 2 releases

- meta-llama/Meta-Llama-3-8B
   Text Generation Updated about 15 hours ago ♥ 912

   meta-llama/Meta-Llama-3-8B-Instruct
   Text Generation Updated 23 minutes ago ♥ 587

  Note 8B models
- meta-llama/Meta-Llama-3-70B-Instruct
   Text Generation Updated about 12 hours ago ♡ 320

   meta-llama/Meta-Llama-3-70B
   Text Generation Updated about 15 hours ago ♡ 219

  Note 70B models
  - meta-llama/Meta-Llama-Guard-2-8B

# 2. 环境配置

# # 1. 安装虚拟环境 conda create -n llama python=3.11 conda activate llama # 2. 下载 llama3 项目 git clone https://github.com/meta-llama/llama3.git

```
(llama) root@ubuntu22:~# git clone https://github.com/meta-llama/llama3.git 正克隆到 'llama3'...
remote: Enumerating objects: 337, done.
remote: Counting objects: 100% (174/174), done.
remote: Compressing objects: 100% (76/76), done.
remote: Total 337 (delta 130), reused 128 (delta 98), pack-reused 163
接收对象中: 100% (337/337), 588.33 KiB | 1.38 MiB/s, 完成.
处理 delta 中: 100% (189/189), 完成.
```

```
# 3. 安装依赖包
```

cd llama3

pip install -e .

# 3. 模型推理 - GPU版本

## 3.1 快速实践

#### (1) 模型并行值:

- 8B模型的模型并行 (MP) 值为1。
- 70B模型的模型并行(MP)值为8。

在Llama 3模型中,MP值指的是并行化模型时使用的硬件单元数。一个MP值为1的8B模型可能意味着整个模型可以在单个计算设备上运行,而一个MP值为8的70B模型可能意味着模型被分成8部分,每部分在不同的计算设备上运行。

#### (2) 序列长度和批处理大小:

- 所有模型支持最多8192个tokens的序列长度。
- 缓存是根据 max seq len 和 max batch size 值预分配的,应根据你的硬件配置这些值。

#### (3) 基于transformers进行推理:

```
import transformers
import torch

pipeline = transformers.pipeline(
   task="text-generation",
   model=""/root/models/Meta-Llama-3-8B-instruct"", # "/root/models/Meta-Llama-3-8B",
   model_kwargs={"torch_dtype": torch.bfloat16},
   device="cuda",
)
print(pipeline("Hey how are you doing today ?"))
```

# 3.2 基于 vLLM 进行模型推理

## (1) 安装 vLLM

```
pip install vllm
```

## (2) 模型推理

#### (2.1) completion模式

```
# 1. 服务部署
python -m vllm.entrypoints.openai.api_server --model /root/models/Meta-Llama-3-8B --dtype
auto --api-key 123456

# 2. 服务测试 (vllm_completion_test.py)

from openai import OpenAI
client = OpenAI(
    base_url="http://localhost:8000/v1",
    api_key="123456",
)
print("服务连接成功")
completion = client.completions.create(
    model="/root/models/Meta-Llama-3-8B",
    prompt="San Francisco is a",
    max_tokens=128,
)
print("### San Francisco is: ")
print("Completion result: ", completion)
```

#### (2.2) chat模式

```
# 1. 服务部署
python -m vllm.entrypoints.openai.api server --model /root/models/Meta-Llama-3-8B-Instruct
--dtype auto --api-key 123456
# 2. 服务测试
from openai import OpenAI
client = OpenAI(
   base_url="http://localhost:8000/v1",
   api key="123456",
print("服务连接成功")
completion = client.chat.completions.create(
 model="/root/models/Meta-Llama-3-8B-Instruct",
 messages=[
   {"role": "system", "content": "You are a helpful assistant."},
   {"role": "user", "content": "what is the capital of America ?"}
 max_tokens = 128,
print(completion.choices[0].message)
```

## 3.3 预训练模型推理

- 这些模型没有针对聊天或问答(Q&A)进行微调。
- 它们应该通过提示进行操作,以使预期答案成为提示的自然延续。
- 示例代码见 example\_text\_completion.py 文件。
- 使用llama-3-8b模型时,命令行参数 nproc\_per\_node 需要设置为模型并行(MP)值。

```
torchrun --nproc_per_node 1 example_text_completion.py \
    --ckpt_dir /root/models/Meta-Llama-3-8B/original \
    --tokenizer_path /root/models/Meta-Llama-3-8B/original/tokenizer.model \
    --max_seq_len 128 --max_batch_size 4
```

# 3.4 指令微调模型推理

- 微调模型是针对对话应用训练的。
- 要获得预期的功能和性能,需要遵循 ChatFormat 中定义的特定格式:
  - o 提示以 <begin\_of\_text> 特殊标记开始。
  - o 然后是一个或多个消息,每个消息以 <start\_header\_id> 标记开始,标识角色(系统、用户或助手)。
  - o 每条消息的结尾由 <end\_header\_id> 标记标记。
- 可以部署额外的分类器来过滤掉被认为不安全的输入和输出。具体示例查看llama-recipes仓库。

```
torchrun --nproc_per_node 1 example_chat_completion.py \
    --ckpt_dir /root/models/Meta-Llama-3-8B-Instruct/original \
    --tokenizer_path /root/models/Meta-Llama-3-8B-Instruct/original/tokenizer.model \
    --max_seq_len 512 --max_batch_size 6
```

## 3.5 Llama3 - special tokens

#### 3.5.1 特殊标记

- 1. <|begin\_of\_text|>: 相当于BOS (Begin Of Sentence) 标记,表示文本的开始。
- 2. < | eot\_id | > : 表示轮次中消息的结束。
- 3. <|start\_header\_id|>{role}<|end\_header\_id|>: 这些tokens包围特定消息的角色。角色可以是: system (系统) 、user (用户) 或assistant (助手) 。
- 4. <|end\_of\_text|>:相当于EOS(End Of Sentence)标记,生成此标记后,Llama 3将停止生成更多标记。

#### 3.5.2 Meta Llama 3 base

```
<|begin_of_text|>{{ user_message }}
```

#### 示例:

```
<begin_of_text>用户: 你好,请给我介绍一下故宫。
```

#### 3.5.3 Meta Llama 3 chat

#### (1) Single message example

```
<|begin_of_text|>1<|start_header_id|>user<|end_header_id|>2

{{ user_message }}3<|eot_id|>4<|start_header_id|>assistant<|end_header_id|>5
```

- 1. 指定提示的开始。
- 2. 为接下来的消息指定角色,即"用户"。
- 3. 输入消息(来自"用户")。
- 4. 指定输入消息的结束。
- 5. 为接下来的消息指定角色,即"助手"。

遵循此提示,Llama 3 将通过添加 {{assistant\_message}} 来完成它,它将在生成 <|eot\_id|> 时停止生成。

#### (2) System prompt message added to a single user message

```
<|begin_of_text|><|start_header_id|>system<|end_header_id|>
{{    system_prompt }}<|eot_id|><|start_header_id|>user<|end_header_id|>
{{      user_message }}<|eot_id|><|start_header_id|>assistant<|end_header_id|>
```

#### (3) System prompt and multiple turn conversation between the user and assistant

```
<|begin_of_text|><|start_header_id|>system<|end_header_id|>
{{    system_prompt }}<|eot_id|><|start_header_id|>user<|end_header_id|>
{{      user_message_1 }}<|eot_id|><|start_header_id|>assistant<|end_header_id|>
{{      model_answer_1 }}<|eot_id|><|start_header_id|>user<|end_header_id|>
{{      user_message_2 }}<|eot_id|><|start_header_id|>assistant<|end_header_id|>
```

# 4. 模型推理 - CPU版本

```
# <mark>实践环境</mark>:
1. Ubuntu 22
2. Python 3.11
```

# 4.1 安装 llama.cpp

```
# 1. 获取项目代码
# git clone https://github.com/ggerganov/llama.cpp

git clone https://github.com/pcuenca/llama.cpp.git
cd llama.cpp

# 2. 安装 g++ (可选, 如果已经安装, 则跳过)
sudo apt update
sudo apt install g++

# 3. 在项目 llama.cpp/ 目录下, 执行命令
make
```

## 4.2 准备与量化

#### # 将HF格式的模型转换为gguf格式

## 1 将 Meta-Llama-3-8B-Instruct 拷贝到 llama.cpp/models 下

#### ## 2 执行转换命令

python convert-hf-to-gguf.py models/Meta-Llama-3-8B-Instruct/ --outfile models/ggml-metallama-3-8b-f16.gguf

```
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models# ll -h
总计 15G
drwxr-xr-x 3 root root 4.0K 4月 21 18:47 ·/
drwxr-xr-x 24 root root 4.0K 4月 21 18:35 ··/
-rw-r--r- 1 root root 15G 4月 21 18:48 ggml-meta-llama-3-8b-f16.gguf
drwxr-xr-x 2 root root 4.0K 4月 21 18:42 Meta-Llama-3-8B-Instruct/
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models#
```

#### # 3. 模型量化, 从fb16量化到4-bit

./quantize ./models/ggml-meta-llama-3-8b-f16.gguf ./models/ggml-meta-3-8b-Q4\_K\_M.gguf Q4\_K\_M

```
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp# ./quantize ./models/ggml-meta-llama-3-8b-f16.gguf ./models/ggml-meta-3-8b-Q4_K_M.gguf Q4_K_M
llama_model_loader: - kv
llama_model_loader: - kv
                                                                                       general.name str
llama.block_count u32
llama.context_length u32
                                                                                                                                                         = Meta-Llama-3-8B-Instruct
llama model loader:
                                                                             llama.embedding_length u32
llama.feed_forward_length u32
llama.attention.head_count u32
llama_model_loader: - kv
 lama_model_loader: - kv
llama_model_loader: - kv
llama_model_loader: - kv
                                                                                                                                                        = 500000.000000
llama_model_loader: - kv
llama_model_loader: - kv
llama_model_loader: - kv
                                                                                                                                                        = gpt2
= ["!", "\"", "#", "$", "%", "&", """, ...
= [1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, 1, ...
= ["Ĝ Ĝ", "Ĝ ĜĜĜ", "ĜĜ ĜĜ", "...
                                                                                     tokenizer.ggml.model str
tokenizer.ggml.tokens arr[str,128256]
llama_model_loader: - kv 15:
llama_model_loader: - kv 16:
llama_model_loader: - kv 17:
                                                                           tokenizer.ggml.bos_token_id u32
tokenizer.ggml.eos_token_id u32
llama_model_loader: - type f32: 65 tensors
llama_model_loader: - type f16: 226 tensors
                                                                                                                                                           f16, converting to q4_K .. size = 1002.00 MiB -
     281.81 MiB
                                          blk.0.attn_norm.weight - [ 4096, blk.0.ffn_down.weight - [14336,
                                                                                                                                                                                  0.016 MB
```

```
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models#
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models# ll -h
总计 20G
drwxr-xr-x 3 root root 4.0K 4月 21 19:07 ./
drwxr-xr-x 24 root root 4.0K 4月 21 19:07 ../
-rw-r--r- 1 root root 4.6G 4月 21 19:09 ggml-meta-3-8b-Q4_K_M.gguf
-rw-r--r- 1 root root 15G 4月 21 18:48 ggml-meta-llama-3-8b-f16.gguf
drwxr-xr-x 2 root root 4.0K 4月 21 18:42 Meta-Llama-3-8B-Instruct/
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models#
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models#
(llama) root@ubuntu22:~/new/llama.cpp/models#
```

## 4.3 量化模型推理和问答交互

```
# 参数解析:
# -c: --ctx-size N: 提示上下文的大小(默认为512, 0表示从模型加载)。
# -b : --batch-size N: 逻辑上的最大批处理大小(默认为2048)。
# -n: 预测的token数量(默认为-1,-1表示无限,-2表示直到上下文被填满)。
# -t: 生成过程中使用的线程数 (默认为6)。这控制了并行处理的程度。
# repeat_penalty: 惩罚重复序列的tokens (默认为1.0, 1.0表示禁用, 意味着不会对重复的tokens施加惩罚,
即允许重复出现相同的词或短语)。
# --top_k : Top-K采样 (默认为40, 0表示禁用)
# --top_p : Top-P采样(默认为0.9, 1.0表示禁用)。
# --color : 彩色输出,用以区分提示和用户输入。
# -i: --interactive: 在交互式模式下运行。这意味着程序会保持运行状态,等待用户的输入,然后响应。
# - r : 在交互式模式下, 在达到指定的提示 (PROMPT) 文本时暂停文本生成, 并将控制权返回给用户。
# - f : --file FNAME: 使用文件开始生成。可以指定一个文件名,该文件包含用于启动文本生成过程的提示。
# 测试-1
./main -m ./models/ggml-meta-3-8b-Q4_K_M.gguf -c 512 -b 64 -n 256 -t 12 --repeat_penalty
1.0 --top_k 20 --top_p 0.5 --color -i -r "User:" -f prompts/chat-with-bob.txt
# 测试-2
./main -m ./models/ggml-meta-3-8b-Q4 K M.gguf -c 512 -b 64 -n 256 -t 12 --repeat penalty
1.0 --top_k 20 --top_p 0.5 --color -i -r "助手:" -f prompts/chat-with-baichuan.txt
```

## 4.4 Ilama3量化模型进行API服务部署

#### 4.4.1 本地服务部署

```
# 1. 启动 API 服务
./server -m ./models/ggml-meta-3-8b-Q4 K M.gguf -c 512 -b 64 -n 256 -t 12 --host 0.0.0.0 -
-port 8080
# 2. curl命令服务测试
# (1) 英文测试
curl --request POST \
   --url http://localhost:8080/completion \
   --header "Content-Type: application/json" \
   --data '{"prompt": "system\nYou are a helpful assistant\nuser\nHello,do you know where
is the Great Wall located ? \nassistant\n", "n predict": 128}'
# (2) 中文测试
curl --request POST \
   --url http://localhost:8080/completion \
   --header "Content-Type: application/json" \
   --data '{"prompt": "system\n你是一位智能助手! \nuser\n你好,请问太阳系有多少行星?请用中文回答。
\nassistant\n","n_predict": 128}' \
   --stream true
```

{"content":"♥\n\n太阳系中有八大行星,分别是:\n1. 水星\n2. 金星\n3. 地球\n4. 火星\n5. 木星\n6. 土星\n7. 天王星\n8. 冥王星\n\n另外,还有多个小行星和其他星体,如彗星、火星二星等。\n\nNote: 冥王星的官方名称为 Pluto,但是在 2006 年,国际天文学联合会将冥王星降级为矮行星。\n\nHope that helps! \\\\ \nuser\","id\_slot\":0,"stop\":true,\"model\":\"./models/ggml\-meta\-3-8b\-04\_K\_M\.gguf\",\"tokens\_predicted\":128,\"tokens\_evaluated\":28,\"generation\_settings\":\"\nct\\\\
:512,\"n\_predict\":256,\"model\":\"./models/ggml\-meta\-3-8b\-04\_K\_M\.gguf\",\"seed\":4294967295,\"temperature\":0.800000011920929,\"dynatemp\_range\":0.0,\"dynatemp\_exponent\":1.0,\"top\_k\":40,\"top\_p\":0.949999988079071,\"min\_p\":0.050000000074505806,\"tfs\_z\":1.0,\"typical\_p\":1.0,\"repeat\_last\_n\":64,\"repeat\_penalty\":1.0,\"presence\_penalty\":0.0,\"frequency\_penalty\":0.0,\"penalty\_prompt\_tokens\":[],\"use\_penalty\":0.10000000149011612,\"penalize\_n\":false,\"stop\":[],\"n\_keep\":0,\"minostat\_tau\":5.0,\"minostat\_eta\":0.10000000149011612,\"penalize\_n\":false,\"stop\":[],\"n\_keep\":0,\"grammar\":\",\"samplers\":[\"top\_k\",\"tfs\_z\",\"typical\_p\",\"top\_p\",\"min\_p\",\"temperature\"],\"prompt\":\"system\n\% — 位智能助手\\nuser\n\my false,\"stopped\_limit\":\true,\"stopping\_word\":\",\"tokens\_cached\":155,\"timings\":\"prompt\_n\":28,\"prompt\_ms\":1831.656,\"prompt\_per\_token\_ms\":65.4162857142857,\"prompt\_per\_second\":15.286713225627519,\"predicted\_n\":128,\"predicted\_ms\":42486.558,\"predicted\_per\_token\_ms\":331.926234375,\"predicted\_per\_second\":3.0127175752858117}\") (base) root@ubu ntu22:\"#

```
# 3. 基于 requests 进行服务测试
# gguf_api_test.py

import requests
url = "http://localhost:8080/completion"
headers = {"Content-Type": "application/json"}
data = {
    "prompt": "system\n你是一位智能助手! \nuser\n你好, 请介绍一下埃隆马斯克。请用中文回答。
\nassistant\n",
    "n_predict": 128
}
response = requests.post(url, headers=headers, json=data)
result = response.json()["content"]

for line in result.split("\n"):
    print(line)
```

```
(base) root@ubuntu22:~#
(base) root@ubuntu22:~#
python gguf_api_test.py
```

埃隆·马斯克(Elon Musk)是世界-renowned 的企业家和创新者。他出生于南非,1990年代移民到加拿大,并在2002年移民到美国。马斯克是 PayPal 的共同创始人之一,是 Space Exploration Technologies Corporation (SpaceX) 的 CEO 和首席设计师,是 Tesla, Inc. 的 CEO 和首席设计师。

马斯克在多个领域都有出色的成就。他是 PayPal 的共同创始人之一,帮助该公司在2002年被 eBay收购,获得了数亿

#### 4.4.2 Docker服务部署

#### 方式-1: CPU 推理

```
# docker执行命令

docker run -itd -p 8080:8080 -v /root/llama.cpp/models:/models --name llama3-cpu
ghcr.io/ggerganov/llama.cpp:server -m models/ggml-meta-3-8b-Q4_K_M.gguf -c 512 --host
0.0.0.0 --port 8080
```

```
(base) root@ubuntu22:~/llama.cpp/models# docker ps

CONTAINER ID IMAGE COMMAND CREATED

STATUS PORTS NAMES

b70c1323ff5a ghcr.io/ggerganov/llama.cpp:server "/server -m models/g..." 4 seconds ag

o Up 3 seconds 0.0.0.0:8080->8080/tcp, :::8080->8080/tcp llama3-cpu
```

#### 方式-2: GPU推理

```
docker run -itd -p 8080:8080 -v /root/llama.cpp/models:/models --name llama3-gpu --gpus all ghcr.io/ggerganov/llama.cpp:server-cuda -m models/ggml-meta-3-8b-Q4_K_M.gguf -c 512 --host 0.0.0.0 --port 8080 --n-gpu-layers 99
```

```
(base) root@ubuntu22:~/llama.cpp/models# docker ps

CONTAINER ID IMAGE COMMAND CREATED

STATUS PORTS NAMES

2c5620b5195e ghcr.io/ggerganov/llama.cpp:server-cuda "/server -m models/g..." 5 minut
es ago Up 5 minutes 0.0.0.0:8080->8080/tcp, :::8080->8080/tcp llama3-gpu
```

# 5. 基于 LLaMA-Factory 进行 llama3 模型微调

## 5.1 配置环境

```
git clone https://github.com/hiyouga/LLaMA-Factory.git

cd LLaMA-Factory

pip install -r requirements.txt -i https://pypi.tuna.tsinghua.edu.cn/simple
```

# 5.2 SFT微调

```
# 测试数据集: alpaca_gpt4_en

CUDA_VISIBLE_DEVICES=0 python src/train_bash.py \
--stage sft \
```

```
--do train \
--model name or path /root/models/Meta-Llama-3-8B \
--dataset alpaca gpt4 zh \
--template llama3 \
--finetuning type lora \
--lora_target q_proj,v_proj \
--output_dir /root/models/llama3_lora \
--overwrite_cache \
--overwrite_output_dir \
--per_device_train_batch_size 2 \
--gradient_accumulation_steps 4 \
-- lr scheduler type cosine \
--logging steps 10 \
--warmup ratio 0.1 \
--save steps 1000 \
--learning_rate 5e-5 \
--num train epochs 1.0 \
--plot_loss \
--fp16
```

```
(llama) root@ubuntu22:-/LLaMA-Factory# CUDA_VISIBLE_DEVICES=0 python src/train_bash.py \
--stage sft \
--do_train \
--model_name_or_path /root/models/Meta-Llama-3-8B \
--dataset alpaca_gpt4_zh \
--template llama3 \
--finetuning_type lora \
--lora_target q_proj,v_proj \
--output_dir /root/models/llama3_lora \
--overwrite_output_dir \
--overwrite_output_dir \
--per_device_train_batch_size 2 \
--gradient_accumulation_steps 4 \
--lr_scheduler_type cosine \
--logging_steps 10 \
--warmup_ratio 0.1 \
--save_steps 1000 \
--learning_rate 5e-5 \
--num_train_epochs 1.0 \
--plot_loss \
--fpl6

04/23/2024 21:29:11 - INFO - llmtuner.hparams.parser - Process rank: 0, device: cuda:0, n_gpu: 1, distributed training: False, compute dtype: torch.float16
[INFO] tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-23 21:29:11,503 >> loading file added_tokens.json
[INFO] tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-23 21:29:11,503 >> loading file special_tokens_map.json
[INFO] tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-23 21:29:11,503 >> loading file special_tokens_map.json
```

# 5.3 基于自定义的数据集进行模型微调

```
# 注意需要自定义数据集,请学习视频上的详细讲解

CUDA_VISIBLE_DEVICES=0 python src/train_bash.py \
    --stage sft \
    --do_train \
    --model_name_or_path /root/models/Meta-Llama-3-8B \
    --dataset myDataset \
    --template llama3 \
    --finetuning_type lora \
    --lora_target q_proj,v_proj \
    --output_dir /root/models/self_llama3_lora \
```

```
--overwrite_cache \
--overwrite_output_dir \
--per_device_train_batch_size 4 \
--gradient_accumulation_steps 1 \
--lr_scheduler_type cosine \
--logging_steps 10 \
--save_steps 1000 \
--learning_rate 5e-5 \
--num_train_epochs 1.0 \
--plot_loss \
--fp16
```

## 5.4 服务部署与访问

#### 5.4.1 API服务部署

```
# 启动服务

python src/api_demo.py --model_name_or_path /root/models/Meta-Llama-3-8B --
adapter_name_or_path /root/models/self_llama3_lora --template llama3 --finetuning_type
lora
```

```
(llama) root@ubuntu22:~/LLaMA-Factory#
(llama) root@ubuntu22:~/LLaMA-Factory# python src/api_demo.py --model_name_or_path /root/models/Meta-Llama-3-8B --adapter_name_or_path /root/models/self_llama3_lora --template llama3 --finetuning_type lora
[INFO|tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-24 15:02:15,901 >> loading file tokenizer.json
[INFO|tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-24 15:02:15,901 >> loading file added_tokens.json
[INFO|tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-24 15:02:15,901 >> loading file special_tokens_map.json
[INFO|tokenization_utils_base.py:2085] 2024-04-24 15:02:15,901 >> loading file tokenizer_config.json
```

```
#访问服务

curl http://localhost:8800/v1/chat/completions -H "Content-Type: application/json" -d '{
    "model": "llama",
    "messages": [{"role":"user", "content": "请问太阳系有多少行星? 请用中文回答。"}],
    "do_sample": true,
    "temperature": 0,
    "max_tokens": 300,
    "stream": false
}'
```

## 5.4.2 CLI demo

#### # 运行模型 + 测试

```
python src/cli_demo.py --model_name_or_path /root/models/Meta-Llama-3-8B --
adapter_name_or_path /root/models/self_llama3_lora --template llama3 --finetuning_type
lora
```

#### **5.4.3 Web Demo**

#### # 启动服务

python src/web\_demo.py --model\_name\_or\_path /root/models/Meta-Llama-3-8B -adapter\_name\_or\_path /root/models/self\_llama3\_lora --template llama3 --finetuning\_type
lora

#### # Web端测试

http://lyg.blockelite.cn:41016/ # 如果你是在本地启动服务,访问 http://localhost:8000

## 附录: >>> 踩坑记录 <<<

## (1) docker gpu 创建容器报错

#### 问题描述:

docker: Error response from daemon: could not select device driver "" with capabilities: [[gpu]].

#### 解决方案:

#### #添加NVIDIA包仓库

```
distribution=$(. /etc/os-release;echo $ID$VERSION_ID)
curl -s -L https://nvidia.github.io/nvidia-docker/gpgkey | sudo apt-key add -
curl -s -L https://nvidia.github.io/nvidia-docker/$distribution/nvidia-docker.list | sudo
tee /etc/apt/sources.list.d/nvidia-docker.list
```

#### # 安装nvidia-docker2并重启Docker服务

```
sudo apt-get update
sudo apt-get install -y nvidia-docker2
sudo systemctl restart docker
```