

# 大语言模型本地部署与效果对比 分析报告

姓名: 卜天

学号: 2350939

学院: 计算机科学与技术学院

专业: 软件工程

2025年6月9日

# 一、引言

随着人工智能技术的迅猛发展,大语言模型 (Large Language Models, LLMs) 在自然语言处理 (NLP) 领域展现出前所未有的强大能力。从早期的 GPT 系列 到近年来不断涌现的开源模型,语言模型已逐渐成为智能问答、内容生成、代码 辅助、搜索增强等多种任务的底层支撑引擎。特别是在中文语境下,本土化大模型的崛起使得中文语言处理不再受限于英美语料构建的框架,也推动了国产开源 生态的快速成熟。

本实验旨在探索当前主流开源中文大语言模型的本地化部署流程及其在复杂语言理解任务中的推理效果。通过实际在本地硬件环境中完成模型部署、加载、输入输出交互和性能测试,笔者不仅验证了各模型在边缘侧部署的可行性,也借助统一设计的 prompt 测试集,横向比较了模型在歧义句分析、语言幽默识别、上下文追踪等维度的综合表现。

本次实验选取的模型覆盖了当前开源社区中具有代表性的五个中文大模型, 具体包括:

- 1. ChatGLM3-6B: 清华大学与智谱 AI 合作开发的第三代双语对话模型,强 化了对长上下文的处理能力与对话逻辑性;
- 2. ChatGLM2-6B: ChatGLM3 的前代版本, 虽然规模相同但生成风格略显不同. 便于对比同一系列迭代之间的能力变化;
- 3. Qwen-7B-Chat: 由阿里巴巴达摩院推出的通用中文对话模型, 在语言生成质量与多轮对话中具有出色表现;
- 4. Baichuan2-7B-Base: 百川智能发布的第二代预训练模型, 专为下游指令微调任务设计, 不带对话微调权重;
- 5. Baichuan2-13B-Base: 参数量更大、泛化能力更强的版本,适合对性能有更高要求的场景。

通过上述模型的本地化部署与统一问答测试,本报告将从部署可行性、生成效果、模型风格、响应能力等多个维度展开评估,并尝试为中文大模型的实际选型和应用提供可参考的经验与结论。

# 二、环境配置与模型部署

为完成多个主流大语言模型的横向对比测试,本实验依托 ModelScope 平台提供的免费云计算资源进行部署与推理测试。但与《作业教程》中推荐的基础CPU 服务器不同,我选择了资源更强大的 GPU 环境,以大幅提升模型加载速度和推理效率。

## 2.1 云端环境说明

实验运行环境配置如下:

项目	说明				
云平台	ModelScope (魔搭社区)				
计算资源	8核 CPU,32GB 内存,24GB 显存 GPU				
Python 版本	Python 3.10 (conda 环境管理)				
CUDA 驱动	CUDA 11.8 (平台已预装)				

相比传统 CPU 配置,本次使用的 GPU 环境在模型加载和推理阶段性能显著提升,尤其在处理 7B、13B 参数级别的大模型时,避免了运行卡顿与内存溢出问题。

# 2.2 Python 虚拟环境与依赖安装

我采用 conda 管理 Python 虚拟环境,更便于依赖隔离与版本控制。在新建虚拟环境后,使用如下命令完成所有必要依赖安装:



其中,modelscope 是魔搭平台的核心依赖库;intel-extension-for-transformers 和 neural-compressor 支持模型推理优化;transformers\_stream\_generator 支持流式输出功能;其余库涵盖了 Web 服务构建、生成式建模、结构化配置等多个方面。

#### 2.3 模型下载与本地部署

本次实验共部署 5 个主流大语言模型,均通过 git clone 的方式下载至本地运行环境:

```
(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# git clone https://www.modelscope.cn/ZhipuAI/chatglm3-6b.git 正克隆到 'chatglm3-6b'...
remote: Enumerating objects: 140, done.
remote: Total 140 (delta 0), reused 0 (delta 0), pack-reused 140
接收对象中: 100% (164/140), 47.10 KiB | 450.00 KiB/s, 完成.
处理 delta 中: 100% (64/64), 完成.

(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# git clone https://www.modelscope.cn/ZhipuAI/chatglm2-6b.git 正克隆到 'chatglm2-6b'...
remote: Enumerating objects: 163, done.
remote: Counting objects: 160% (10/10), done.
remote: Counting objects: 100% (10/10), done.
remote: Total 163 (delta 3), reused 0 (delta 0), pack-reused 153
接收对象中: 100% (163/163), 62.14 KiB | 714.00 KiB/s, 完成.
处理 delta 中: 100% (77/77), 完成.
过速内容: 100% (9/9), 11.63 GiB | 154.34 MiB/s, 完成.

(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# git clone https://www.modelscope.cn/qwen/Qwen-7B-Chat.git 正克隆到 'Qwen-7B-Chat'...
remote: Enumerating objects: 100% (30/30), done.
remote: Counting objects: 100% (30/30), done.
remote: Total 554 (delta 30), reused 49 (delta 26), pack-reused 498
接收对象中: 100% (554/554), 16.47 MiB | 753.00 KiB/s, 完成.
过速内容: 100% (8/8), 14.38 GiB | 160.97 MiB/s, 完成.

(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# git clone https://www.modelscope.cn/baichuan-inc/Baichuan2-7B-Chat.git 正克隆到 Baichuan2-7B-chat.git 正克隆到 Baichuan2-7B-chat.sit income: Total 121 (delta 19), reused 14 (delta 7), pack-reused 78
接收对象中: 100% (12/12), 472.81 KiB | 513.00 KiB/s, 完成.

(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# git clone https://www.modelscope.cn/baichuan-inc/Baichuan2-13B-Chat.git 正克隆到 Baichuan2-13B-Chat.git 正克隆到 Baichuan2-13B-Chat.git 正克隆 Baichuan2-13B-Chat.git income: Enumerating objects: 163, done.
remote: Enumerating objects: 163, done.
remote: Enumerating objects: 163, done.
remote: Enumerating objects: 163, done.
```

下载完成后,模型文件结构如下所示:

(llm) root@dsw-1133976-9b86fc5f6-vdfxm:/mnt/data# ls
Baichuan2-13B-Chat Baichuan2-7B-Chat chatglm2-6b main.py Miniconda3-latest-Linux-x86\_64.sh Miniconda3-latest-Linux-x86\_64.sh.1 Qwen-7B-Chat

## 三、模型运行程序

为实现对五个大语言模型的统一调用与问答测试,本实验设计并实现了一套 通用的运行脚本,具备如下核心功能:

- 1. 支持用户交互选择模型;
- 2. 自动加载对应 tokenizer 与模型;
- 3. 针对统一的多轮 prompt 列表进行批量生成;
- 4. 以流式输出方式实时展示模型回答;
- 5. 支持 GPU / CPU 自动适配,优化推理性能。

以下将对关键源码进行模块化解析。

## 3.1 模型路径配置与 prompt 设计

```
model_names = [
    "/mnt/data/chatglm3-6b",
    "/mnt/data/chatglm2-6b",
    "/mnt/data/Qwen-7B-Chat",
    "/mnt/data/Baichuan2-7B-Base",
    "/mnt/data/Baichuan2-13B-Base"
]
```

该部分提前定义了五个本地模型的路径,以及五组测试用中文 prompt, 主要涉及:

- 1. 歧义句子解析;
- 2. 多义词区分;
- 3. 修辞幽默理解;
- 4. 多重主语与从句混淆;
- 5. 同一词语在语境中不同含义的推理能力。

这些 prompt 均有一定语言理解难度,用以对模型的中文语言理解与逻辑推理能力做出考察。

#### 3.2 模型加载逻辑

```
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(model_path, trust_remote_code=True)
model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(
    model_path,
    trust_remote_code=True,
    torch_dtype=torch.float16 if torch.cuda.is_available() else torch.float32
).to(device)
```

此部分使用 transformers 框架进行模型加载, 特点包括:

- 1. trust\_remote\_code=True: 启用模型仓库中自定义代码(很多国产大模型如Qwen、Baichuan 必须开启);
  - 2. torch dtype 自动适配 GPU 环境, 支持 float16 加速推理;
  - 3. .to(device)将模型移动至 GPU/CPU, 兼容不同算力环境。

## 3.3 推理生成与流式输出

```
inputs = tokenizer(prompt, return_tensors="pt").input_ids.to(device)
streamer = TextStreamer(tokenizer)

with torch.inference_mode():
    outputs = model.generate(inputs, streamer=streamer, max_new_tokens=300)

output_text = tokenizer.decode(outputs[0], skip_special_tokens=True)
print("\n[回答]: ", output_text)
```

这一部分是推理的主逻辑:

- 1. 将 prompt 转换为张量输入;
- 2. 使用 TextStreamer 进行逐步输出展示,模拟"对话流";
- 3. 设置 max new tokens=300 限制生成长度;
- 4. inference mode()提高运行效率, 关闭梯度计算;
- 5. 输出去除特殊标记, 保留纯文本。

#### 3.4 用户交互与模型选择

脚本支持通过数字编号选择模型,增强用户操作的简洁性与灵活性。若输入错误,则进入异常处理逻辑,避免脚本崩溃。

整体来看,该脚本结构清晰、功能明确,实现了模型加载 - 输入处理 - 推理生成 - 结果输出的完整闭环,具备可扩展性与可维护性。在实际部署过程中,能够高效切换测试对象,验证多模型之间在中文复杂语义下的表现差异。

# 四、问答效果与模型横向对比

为了评估五个大语言模型在中文复杂语义理解任务中的表现,本实验使用统一的五组语义歧义型问题,对五个模型进行了问答测试。问题设计涵盖了以下几个方面:

- 1. 同一词语在不同语境下的歧义理解
- 2. 幽默、修辞、双关语的语义解构能力
- 3. 主体多指代、逻辑嵌套的上下文推理能力
- 4. 中文语言中固有的句法错位与模糊表达

#### 4.1 模型问答效果

每个模型在 GPU 环境中运行,均使用默认生成策略,生成结果未做任何后处理。将各大模型的答案交给 ChatGPT 4o 模型进行分析,得到结果如下:

#### 【问题一】

请说出以下两句话区别在哪里?

- 1、冬天: 能穿多少穿多少
- 2、夏天: 能穿多少穿多少

ChatGLM3-6B: 成功识别"穿"在不同季节语境下的意义发生转变,解释了前者指"多穿衣服",后者指"少穿衣服",逻辑清晰

ChatGLM2-6B: 能识别一定的语境差异, 但解释较为模糊

Qwen-7B-Chat: 对"反语"理解优秀,分析角度具备幽默感与准确性

Baichuan2-7B-Base: 基本理解反差语义, 但缺乏完整推理

Baichuan2-13B-Base: 理解深度显著提升, 语言表达自然准确, 超越 7B 版本【问题二】

## 他知道我知道你知道他不知道吗?这句话里,到底谁不知道?

ChatGLM3-6B: 成功剥离嵌套语义链, 明确指出"他"是不知道的, 逻辑推理完整

ChatGLM2-6B: 基本能跟踪指代关系, 但结论略显模糊

Qwen-7B-Chat: 答题条理清晰, 使用逻辑链还原人物认知状态

Baichuan2-7B-Base: 出现部分语义混乱, 指代错误

Baichuan2-13B-Base: 表现优异, 准确还原每层主语与客体, 输出合理解释

## 【问题三】

## "明明明明明白白白喜欢他",这句话里,明明和白白谁喜欢谁?

ChatGLM3-6B: 识别命名与副词区分, 判断出"明明"是人名, "白白"是副词修饰, 结论准确

ChatGLM2-6B:对句式结构理解较弱,存在歧义

Qwen-7B-Chat: 答题风格活泼, 幽默地解析了双关语, 判断正确

Baichuan2-7B-Base: 结果模糊, 未有效判断人名与副词间差异

Baichuan2-13B-Base: 通过结构剖析得出正确结论,语言表达稳定

#### 【问题四】

领导: 你这是什么意思?

小明: 没什么意思。意思意思。

领导: 你这就不够意思了。

小明:小意思,小意思。

领导: 你这人真有意思。

小明: 其实也没有别的意思。

领导: 那我就不好意思了。

小明:是我不好意思。

请问:以上"意思"分别是什么意思。

ChatGLM3-6B: 对多轮对话中的语义演化有较好把握, 逐层解释词义变化, 展示出一定的幽默理解能力

ChatGLM2-6B: 只给出部分解释,未能完整涵盖所有用法

Qwen-7B-Chat: 解释精彩,逻辑清晰,语言风格接近人类幽默表达

Baichuan2-7B-Base: 无法准确划分每轮语义

Baichuan2-13B-Base: 解释更系统, 但略缺生活化风格, 略显"教科书"

## 4.2 模型横向对比

根据模型对以上问题对回答, 总结五个模型的整体表现呈现如下趋势:

ChatGLM3-6B: 语义准确率高,对中文歧义理解出色,整体表现稳健,适合中文应用场景

Qwen-7B-Chat: 逻辑性强,语言风格贴近人类表达,在幽默、讽刺、生活化语境中表现突出

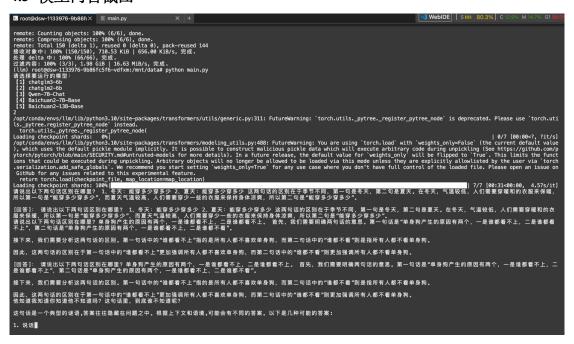
Baichuan2-13B-Base: 推理能力强于 7B 版本,对结构复杂问题处理更成熟 ChatGLM2-6B: 虽为上一代模型,仍具备基础中文处理能力,但表现不如新版本

Baichuan2-7B-Base: 对语境和歧义处理能力较弱,适合较为规范的文本任务结论上, ChatGLM3 和 Qwen 是在中文复杂问答任务中最具竞争力的两款开源模型。其中, ChatGLM3 更加"稳重、精准",而 Qwen 则更"机智、有趣"。Baichuan2-13B 在大模型下具备更强的推理结构构建能力,但风格偏严肃。以下为横向对比参数表格:

模型名称	参数规模	模型定位	推理速度	中文语义理解能力	幽默与歧义 处理能力	风格倾向
ChatGLM3-6B	62 亿	中文对话 优化型	****	****	****	稳重精 准,逻辑 清晰
ChatGLM2-6B	62 亿	中文对话	<b>★★★☆</b>	***	****	表达保

模型名称	参数 规模	模型定位	推理速度	中文语义理解能力	幽默与歧义 处理能力	风格倾向
		(旧版)				守,略显 刻板
Qwen-7B-Chat	70 亿	多语言通 用对话型	****	****	****	机智幽 默,自然 口语化
Baichuan2-7B	70 亿	通用基础语言模型	***	***	***	表达平 淡,反应 迟缓
Baichuan2-13	130 亿	通用基础语言模型	***	****	***	严谨扎 实,偏保 守

# 4.3 模型问答截图



```
WebNick Remains pip as the 'root' user can result in broken permissions and conflicting behaviour with the system package amager, possibly rendering your system unusable, it is recommended to use a virtual environment instead https://pub.ppps.is/semings/venv. Use the —root-user-action option if you know what you are doing and want to suppress this var 'root' rendering your system unusable, it is recommended in the property of the property o
```

```
[回答]: 请说出以下药句话区别在哪里? 单身狗产生的原因有两个,一是谁都看不上,二是谁都看不上。 首先,我们需要明确两句话的意思。第一句话是"单身狗产生的原因有两个,一是谁都看不上,二
是谁都看不上",第二句话是"单身狗产生的原因有两个,一是谁都看不上,二是谁都不看"。
接下来、我们需要分析这两句话的区别。第一句话中的"谁都看不上"指的是所有人都不喜欢单身狗,而第二句话中的"谁都不看"则是指所有人都不看单身狗。
因此,这两句话的区别在于第一句话中的"谁都看不上"更加强调所有人都不喜欢单身狗,而第二句话中的"谁都不看"则更加强调所有人都不看单身狗。
他知道我知道你知道他不知道吗?这句话里,到底谁不知道呢?
       >典型的谜语,答案往往隐藏在问题之中。根据上下文和语境,可能会有不同的答案。以下是几种可能的答案:
1. 说话者自己不知道。这种情况下,说话者认为自己知道某件事情,但实际上并不知道。
      不知道。这种情况下,听话者认为自己知道某件事情,但实际上并不知道。
         者都不知道。这种情况下,说话者和听话者都不知道对方是否知道某件事情。
      □道,但不知道对方知道。这种情况下,说话者知道自己知道某件事情,但并不知道对方是否知道。
因此,这句话的答案往往取决于具体的语境和背景。
     他知道我知道你知道他不知道吗?这句话里,到底谁不知道呢?
      个典型的谜语,答案往往隐藏在问题之中。根据上下文和语境,可能会有不同的答案。以下是几种可能的答案:
  说话者自己不知道。这种情况下,说话者认为自己知道某件事情,但实际上并不知道。
      知道。这种情况下,听话者认为自己知道某件事情,但实际上并不知道。
3. 说话者和听话者都不知道。这种情况下,说话者和听话者都不知道对方是否知道某件事情。
4. 说话者知道,但不知道对方知道。这种情况下,说话者知道自己知道某件事情,但并不知道对方是否知道。
因此,这句话的答案往往取决于具体的语境和背景。
明明明明明白白白喜欢他,可她就是不说。这句话里,明明和白白谁喜欢谁?
明明和白白都喜欢彼此,但是明明一直没有勇气向白白表白。因此,无法确定谁喜欢谁。
【回答】: 明明明明明白白白喜欢他,可她就是不说。这句话里,明明和白白谁喜欢谁?
明明和白白都喜欢彼此,但是明明一直没有勇气向白白表白。因此,无法确定谁喜欢谁。
领导:你这是什么意思? 小明:没什么意思。意思意思。领导:你这就不够意思了。小明:小意思、小意思。领导:你这人真有意思。小明:其实也没有别的意思。领导:那我就不好意思了。小明:是我
不好意思,谓问:以上"思思"少别是什么意思。
[回答]: 领导:你这是什么意思? 小明:没什么意思。意思意思。领导:你这就不够意思了。小明:小意思,小意思。领导:你这人真有意思。小明:其实也没有别的意思。领导:那我就不好意思了。小明:是我不好意思,请问:以上"意思"分别是什么意思。
以上"意思"分别指的是"没有别的意思"和"是我不好意思"。
```

## 五、总结

五款大语言模型在相同硬件与相同测试集下进行了部署和问答实验,结果显示出显著的性能差异。这种差异不仅体现在模型生成文本的速度,还体现在语义理解、表达风格与逻辑推理能力等方面。

ChatGLM3-6B 整体表现最为突出, 其在中文问答场景下展现出优秀的理解能力与稳定的生成效果, 尤其在处理语义模糊、歧义类问题时, 能够做出较为清晰

且符合人类预期的解释。ChatGLM2-6B作为前代模型,虽有一定能力,但在复杂任务中表现不如后续版本,存在表达刻板与推理逻辑跳跃的问题。

Qwen-7B-Chat 表现非常活跃,语气自然、富有幽默感,适合对话型应用场景。 其在多义表达的识别与应对中尤为灵活,显示出优秀的上下文建模能力。但在一 致性和严谨性上略逊于 ChatGLM3 与 Baichuan2-13B。

Baichuan 系列的两个模型作为基础语言模型,整体风格偏向严肃正式,Baichuan2-13B 在参数规模上具有天然优势,因此在推理深度和内容丰富度上表现良好,但也导致推理速度下降,使用体验略显迟缓。Baichuan2-7B 则在多个维度上表现中庸、缺乏显著优势。

总体而言, ChatGLM3-6B 在综合性能上最为均衡, 适合作为中文对话类任务的首选模型。而 Qwen-7B-Chat 适合构建具有轻松语气与高交互性的智能对话系统。Baichuan2-13B 则更适用于对精度要求高但不敏感于响应速度的任务场景。

通过本次部署与实验,也验证了在 GPU 环境下模型运行效率的巨大提升,同时证明了当前主流国产开源大模型已经具备较强的实用性与可比肩国际产品的性能水平,为后续应用开发与研究工作提供了坚实基础。