Intel Extension for Transformers 介绍:

Intel Extension for Transformers 是 Intel 公司技术人员开发的一种对使用 Intel 计算产品(Xeon、Core、Gaudi 系列芯片和 Intel GPU) 进行优化,用于加速基于 Transformer 的大模型的工具包。Intel Extension for Transformers 在 Hugging Face Transformers API 的基础上进行了扩展,提供了一系列特性,包括:提供扩展的 Hugging Face transformers API; 先进的大模型软件优化技术和模型压缩感知运行时,基于预训练模型,提供更快速、精准的微调训练和更高效的推理能力; NeuralChat 框架,用户可以在几分钟内用开源大模型创建自己的聊天机器人应用,并提供了丰富的插件选择,来增强聊天机器人功能,例如 Knowledge Retrieval,Speech Interaction, Query Caching 和 Security Guardrail,并且可以配置与 OpenAI SDK 相兼容的 RESTful API; 最重要的一点是,提升了 Intel CPU 进行大模型推理的性能,可以基于 Intel CPU 低成本、快捷部署生成式 AI 应用。

Intel Extension for Transformers 使用:

接下来简单介绍如何使用 NeuralChat 框架,基于智谱 AI 开源的 chatglm3 模型快速搭建一个问答机器人。

首先, 打开 notebook, 通过 git 在 modelscope 下怎么 chatglm3-6b 模型和 embedding 模型:

! git clone https://www.modelscope.cn/ZhipuAl/chatglm3-6b.git

! git clone https://www.modelscope.cn/Al-ModelScope/bge-base-zh-v1.5.git

然后通过 neural\_chat 提供的结构配置模型的推理 pipeline:

from intel\_extension\_for\_transformers.neural\_chat import PipelineConfig

from intel\_extension\_for\_transformers.neural\_chat import build\_chatbot

from intel\_extension\_for\_transformers.neural\_chat import plugins

from intel\_extension\_for\_transformers.transformers import RtnConfig

plugins.retrieval.enable=True

plugins.retrieval.args['embedding\_model'] = "./bge-base-zh-v1.5"

plugins.retrieval.args["input\_path"]="./mental\_health.txt"

config = PipelineConfig(model\_name\_or\_path='./chatglm3-6b',

plugins=plugins,

optimization\_config=RtnConfig(compute\_dtype="int8",

weight\_dtype="int4\_fullrange"))

chatbot = build\_chatbot(config)

这里我们指定了开启 RAG 插件,并指定在 RAG 中使用的 embedding 模型为 bge-base-zh-v1.5,然后导入知识库文件。这里的 mental\_health.txt 是从 hugging face 上下载的一个心理咨询问答的数据集,每一条数据分为两部分:咨询者的提问 context 和根据提问内容回复的response。

NeuralChat 框架下的 RAG 知识库支持多种格式的文件: txt 纯文本、特殊要求的 jsonl 格式文件和 xlsx 表格文件等等,但是对于结构化的数据有格式要求,例如: Jsonl 格式文件的内容为{"content":"xxxx", "link":0}; xlsx 文件的格式如 sample 所示:

$\wedge$	U
Questions	Answers
Who is the CEO of Intel?	Patrick P. Gelsinger

因为单纯的 json 格式导入会不支持,所以我直接写了个脚本把 json 文件的内容转换为 txt

## 格式存储的问答文本。

optimization\_config 是 NeuralChat 的优化选项,这里选择的是设置 weight\_dtype 为 int8,通过 weight only quantization 技术优化模型,减少模型中权重和激活值的数值精度,从而减少模型的大小,但保持模型的精度。

配置完成 pipeline 后,通过 build\_chatbot(config)就可以初始化一个聊天机器人。

## Intel Extension for Transformers 运行过程:

Intel Extension for Transformers 首先实例化插件。对于 RAG 插件,首先将上传的文件进行分词、格式转换和向量化,最后创建 retriever。

接着 Intel Extension for Transformers 会对模型应用 Weight Only Quantization。总共 51 分钟, 在 modelscope 提供的免费 cpu 平台上, Intel Extension for Transformers 就会完成 WOQ 的处理, 并加载优化后的模型。对于没有显卡资源的用户来讲, 我觉得这个时间是可以接受的。

#### RAG chatbot 效果分析:

通过设置 plugins.retrieval.enable 为 True 或者 False 可以控制 chatbot 实例是否开启或关闭 RAG 插件。通过比较是否开启 RAG, chatbot 生成回答的质量和时间来进行一些简单的分析。





可以很明显看出,大模型直接生成的回答会讲车轱辘话,但是经过检索后生成的回答的精准性就会高很多,会明确指出咨询者的问题所在,提出具体的建议,并对危险行为进行劝阻。 启用 RAG 的 chatbot 回答可能还快一点:

```
[15] plugins.retrieval.enablesfalse
time_start_1 = time.time()
response = chattot.repadict(query="规定循序处。但是公司契约了,女朋友也分手了,家里经济状况也出了一些问题。现在压力很大多常情况,不想活了。")
time_end_1 = time.time()
print(response)
print(respo
```

如果 NeuralChat 的 RAG 不能满足要求,可以考虑做 fine tuning。NeuralChat 框架也提供了一个简单的 LoRa 接口,可以用 json 数据集一键微调。仍然使用心理咨询数据集,修改为 alpaca 格式的文件之后,用 NeuralChat 提供的函数对 Yi-1.5-9B-Chat 模型进行微调(Intel Extension for Transformers 暂时不支持 GLM 模型的微调):



但是在 modelscope 提供的环境中,训练的速度太慢了。

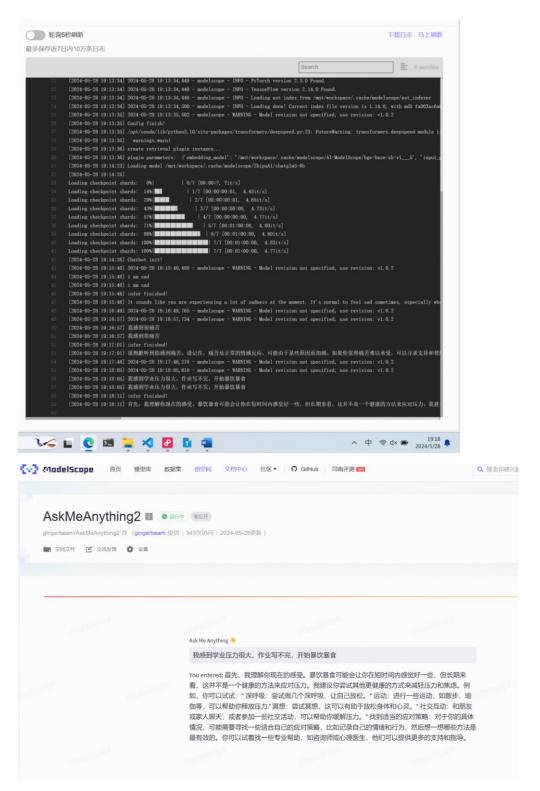
尝试在 ModelScope 上部署 chatbot:

用单 python 文件和 requirements.txt 的形式把文件放到 ModelScope 上面:

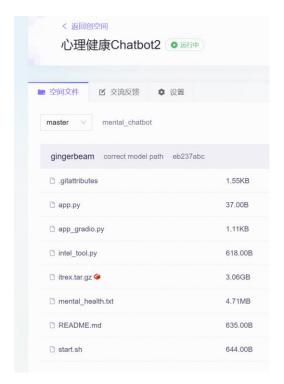
心理健康 Chatbot · 创空间 (modelscope.cn)

gingerbeam/AskMeAnything2 (github.com)

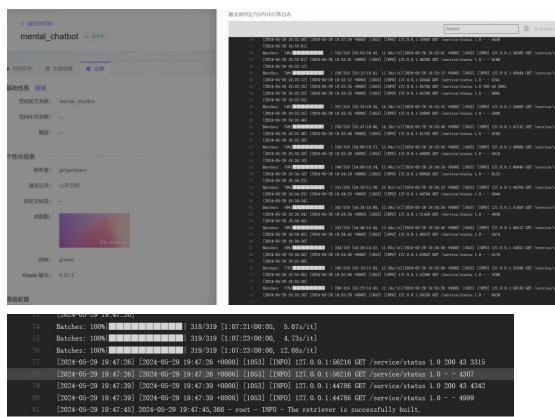
等待安装完依赖,初始化 chatbot 后,就可以通过 streamlit 与 NeuralChat 的 python 接口交互:



这种方式部署需要下载很多依赖,存在互相不兼容的现象,并且在 ModelScope 平台的受限资源上容易出错,所以也采取了第二种方法:将环境压缩包(wget https://idz-ai.oss-cn-hangzhou.aliyuncs.com/LLM/itrex.tar.gz)作为 lfs 打包进 git 仓库,项目启动后通过 python启动一个命令行脚本,解压压缩包,激活环境,在部署好的环境中启动 gradio:



这个新的项目部署在<u>心理健康 Chatbot2 · 创空间 (modelscope.cn)</u>加载 RAG 插件:

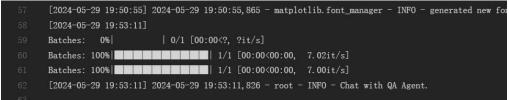


Chatbot 搭建成功:

```
[2024-05-29 19:49:38] [2024-05-29 19:49:38 +0800] [1053] [INFO] 127. 0. 0. 1:35422 GET /service/status 1. 0 200 43 3543
[2024-05-29 19:49:38] [2024-05-29 19:49:38 +0800] [1053] [INFO] 127. 0. 0. 1:35422 GET /service/status 1. 0 - - 4667
[2024-05-29 19:49:33] [2024-05-29 19:49:43, 189 - root - INFO - Model loaded.
[2024-05-29 19:49:43] [2024-05-29 19:49:43, 539 - httpx - INFO - HTTP Request: GET https://checkip.amazonaws.com/ "HTTP/1.1 200 "
[2024-05-29 19:49:44] [2024-05-29 19:49:44, 147 - httpx - INFO - HTTP Request: GET https://checkip.amazonaws.com/ "HTTP/1.1 200 OK"
[2024-05-29 19:49:44] [2024-05-29 19:49:44, 147 - httpx - INFO - HTTP Request: GET https://api.gradio.app/pkg-version "HTTP/1.1 200 OK"
[2024-05-29 19:49:44] [2024-05-29 19:49:44, 265 - httpx - INFO - HTTP Request: GET https://27. 0. 0. 1:7860/startup-events "HTTP/1.1 200 OK"
[2024-05-29 19:49:44] [2024-05-29 19:49:44, 265 - httpx - INFO - HTTP Request: HEAD http://127. 0. 0. 1:7860/"HTTP/1.1 200 OK"
[2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45, 221 - httpx - INFO - HTTP Request: GET https://api.gradio.app/v2/tunnel-request "HTTP/1.1 200 OK"
[2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:45] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:49:50] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15] [2024-05-29 19:50:15]
```

### 在 Gradio 搭建的界面上进行交互:





#### 经过推理后生成了回答:



# 上线的项目还存在两个问题:

一是语言问题, 这可能因为采用的数据集是英文数据集, 也可能是 RAG 无法准确理解"挂科" 推理 pipeline 配置的过程可能有一些问题; 还有一个是 pipeline 没有配置模型优化, 这主要

通过 API 使用 💅 · 使用 Gradio 构建 🥯

是因为免费云环境只有 16GB 内存, 担心会爆内存。

Anyway, 这是一个使用 Intel Extension for Transformers 轻松搭建聊天机器人应用的成功实践,可以看到 Intel Extension for Transformers 在 Intel CPU 上起到的加速效果和工程实践上的便利之处。这个项目未来可以调整的地方还有很多,例如数据集的调整和进一步发掘 Intel Extension for Transformers 的能力,在 Intel 设备上更简单高效地搭建个人大模型定制服务。