使用Docker容器进行服务器资源分配:实践 过程

前言

通过上篇文章我们已经了解了Docker的优势,包括资源隔离、环境简化和防止资源竞争等。在本文中我详细记录如何在A01服务器上利用Docker将计算资源分配给四个小组的实践过程。

需求分析

首先需要明确各小组的具体需求和可用资源,进行合理规划:

- 1. 四个小组中有两个需要RAG功能
- 2. 所有小组都需要使用deepseek r1:70b模型
- 3. A01服务器拥有多张GPU (8张3090) 和充足的CPU核心 (96逻辑核心)
- 4. 需要平衡资源分配,避免竞争和浪费

基于上述需求,我们将采用"2+2"的容器组合方案:两个011ama容器运行模型,两个AnythingLLM容器提供RAG服务。

我们的A01服务器需要支持四个小组同时使用,其中两个小组有RAG(检索增强生成)需求,所有小组都需要使用deepseek r1:70b模型。

资源需求评估

deepseek r1:70b模型在Ollama平台上的量化版本(q4_k_m)约43GB大小,配置要求:

- 2-4张RTX 3090 GPU
- 64-128GB内存
- 8-16个CPU线程

基于A01服务器的硬件规格,我们可以同时运行多个模型实例,采用以下资源分配策略:

- 1. 部署两个Ollama容器运行大模型,每个容器服务两个小组
- 2. 部署两个AnythingLLM容器提供RAG服务,分配给有需求的小组

为什么不使用单一容器?

采用多容器方案的主要优势:

- 1. 资源利用率: 单容器方案下, 一个70b模型仅使用2-3张GPU, 导致其他GPU资源闲置
- 2. 并发性能: 多个小组同时使用单一模型实例会造成请求排队和响应延迟
- 3. 隔离性: 多容器可以实现更好的资源隔离,避免一个小组的高负载影响其他小组
- 4. 定制化: 不同容器可以针对不同小组需求进行独立配置

采用多容器方案的主要原因是为了提高资源利用率和服务质量:

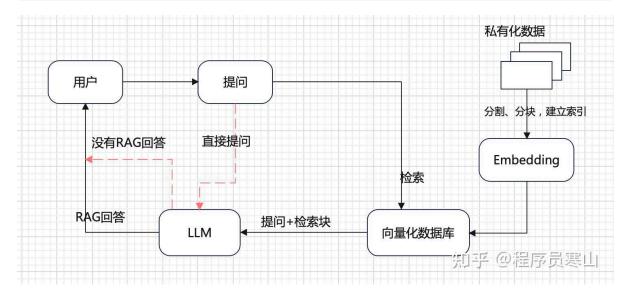
- 1. **资源充分利用**:一个70b模型实例仅使用2-3张GPU,采用多容器可以充分利用所有GPU资源
- 2. 避免并发卡顿:多个小组同时使用单一模型实例会导致请求队列积压,造成响应延迟
- 3. 灵活配置:不同容器可以根据小组需求独立配置参数

当然,对于需要集中大量资源的超大模型(如需要8张GPU协同工作的模型),使用单一容器是更合适的 选择。

RAG简介

RAG(检索增强生成)是大模型应用的关键技术:

- 1. 核心原理: 在生成回答前, 先从知识库检索相关信息, 然后结合检索内容与语言模型能力生成更准确的回答
- 2. 主要组件: 向量数据库、文档处理器、embedding模型、大语言模型
- 3. 优势:克服大模型知识时效性限制,提供可溯源的专业领域回答,减少幻觉
- 4. 实现架构: 文档拆分→向量化→存储→相似度检索→上下文融合→大模型生成



RAG(Retrieval-Augmented Generation,检索增强生成)是一种结合文档检索和生成式AI的技术方案,能够显著提升大语言模型在专业领域的表现。

RAG的工作流程:

- 1. 将知识库文档分割成小块并向量化存储
- 2. 用户提问时, 系统检索与问题最相关的文档片段
- 3. 将检索到的相关内容作为上下文提供给大语言模型
- 4. 大语言模型基于检索内容和自身能力生成回答

AnythingLLM是一个集成了RAG功能的开源平台,提供了文档管理、向量存储、多模型接入等功能,大 大简化了RAG系统的部署难度。

容器配置方案

基于需求分析, 我们采用如下资源分配方案:

Ollama容器 (大模型服务)

- ollama-1:
 - o 内存: 64GB
 - o GPU: 0,1,2号卡
 - o CPU: 8-23核
 - 。 服务于小组1和小组2
- ollama-2:

- o 内存: 64GB
- o GPU: 3,4,5号卡
- o CPU: 24-39核
- 。 服务于小组3和小组4

AnythingLLM容器 (RAG服务)

• anythingllm-1:

- 。 内存: 16GB
- o CPU: 56-63核
- o 连接到ollama-1
- 。 服务于小组1

• anythingllm-2:

- o 内存: 16GB
- o CPU: 72-79核
- o 连接到ollama-2
- 。 服务于小组2

从零开始的部署过程

完整部署过程需要包含以下关键步骤:

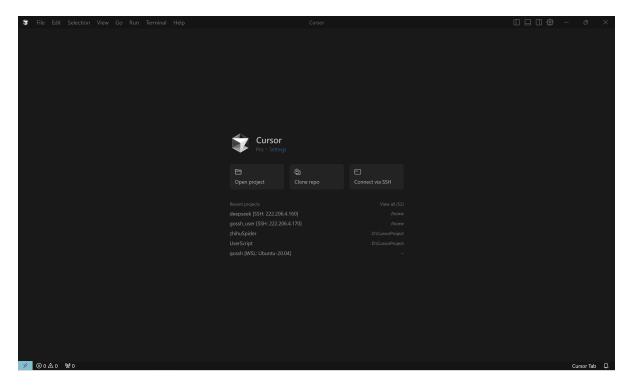
- 1. ssh连接上服务器。
- 2. 环境准备:确认Docker和Docker Compose安装和配置(这些我都已经配置好)
- 3. 配置文件编写: 创建合适的docker-compose.yml文件
- 4. 容器启动与验证: 启动容器并确认服务正常
- 5. 用户访问配置:设置访问方式和权限

1.SSH远程连接服务器

我采用VSCode (Cursor版)的远程SSH功能连接服务器,与传统终端相比,这种方式提供了完整的IDE 开发体验,使远程开发如同本地操作一般便捷。

1.1 配置远程SSH连接

- 1. 打开VSCode/Cursor主界面,在左侧活动栏找到远程资源管理器图标或点击左下角的状态栏
- 2.选择Connect to Host... > Connect via SSH
- 3. 如系统提示"Remote SSH插件未安装", 请先安装该插件



1.2 建立连接

- 1. 在弹出的输入框中输入连接信息,格式为: username@server_ip (例如: deepseek@222.206.4.160)
- 2. 首次连接时选择SSH配置文件保存位置
- 3. 输入服务器登录密码
- 4. 等待VSCode/Cursor下载并安装远程服务器所需依赖

注意:如遇到"服务器SSH版本过低"或"版本不匹配"的警告,通常可以忽略,不影响基本功能使用。

1.3 确认连接状态

连接成功后,可通过以下方式确认:

- 1. 查看左下角状态栏,显示 SSH: 222.206.4.160 (或您连接的服务器IP)表示已成功连接
- 2. 左侧资源管理器显示的是服务器上的文件结构,而非本地文件
- 3. 集成终端自动切换至服务器环境,所有命令将在远程服务器上执行



至此,您已成功建立远程开发环境,可以像使用本地VSCode一样在远程服务器上进行开发工作。

2. 环境准备

首先确认服务器已安装Docker和Docker Compose (这里我已经全部配置完毕了):

```
# 检查Docker版本
docker --version

# 检查Docker Compose版本
docker compose version

# 确认NVIDIA Docker支持
nvidia-smi
```

3. 创建项目目录

每台配备3090显卡的服务器均挂载了一个10TB容量的 /models_shared 目录。该目录设置了完全访问权限(权限值777 = 所有用户可读、可写、可执行),这一步骤至关重要,否则后续部署过程中将遇到权限不足问题。

特别注意:此目录位于根目录 / 下,不是用户家目录 ~/models_shared。系统中可能同时存在两个同名目录,请确保使用正确的路径。

```
# 创建项目层级目录结构,用于Docker卷挂载

# 采用外部挂载而非Docker自动管理,确保大容量数据存储和共享
mkdir -p

/models_shared/{models,ollama_data_1,ollama_data_2,anythingllm_data_1,anythingllm
_data_2}
```

目录结构说明:

- models: 集中存储多个ollama容器共享的模型文件
- ollama_data_1/2: 存储不同ollama实例的配置和运行数据
- anythingllm_data_1/2: 存储anythingllm应用的数据文件和配置

权限验证:使用 ls -la /models_shared 命令检查,正确的权限显示应为 drwxrwxrwx ,表示所有用户对该目录具有完全控制权。

```
[deepseek@localhost ~]$ cd /models_shared
[deepseek@localhost models_shared]$ ls
anythingllm_data_1 anythingllm_data_2 models ollama_data_1 ollama_data_2
```

4. 编写Docker Compose配置文件

Docker Compose是一种用于定义和运行多容器Docker应用程序的工具。通过一个YAML格式的配置文件,您可以同时配置、启动和管理多个相互关联的容器服务。

在任意合适的位置创建 compose.yam1 文件:

```
mkdir -p ~/dockerfile # 创建目录 (如果不存在)
nano ~/dockerfile/compose.yaml
```

提示: 文件位置可以根据您的偏好和组织习惯自由选择,本例使用~/dockerfile/目录仅作为参考示例。

配置文件保存位置示意:

请在编辑器中填入以下配置内容。**建议仔细阅读每个配置段落的注释**,这将帮助您理解各项参数的作用,为后续根据实际需求进行自定义修改奠定基础:

```
version: '3.8'
services:
  ollama-1:
```

```
image: ollama/ollama:latest
  container_name: ollama-1
  restart: unless-stopped
  ports:
    - "11434:11434"
  deploy:
    resources:
      reservations:
        memory: 64G
        devices:
          - driver: nvidia
            device_ids: ['0', '1', '2']
            capabilities: [gpu]
  cpuset: "8-23"
  volumes:
    - /models_shared/ollama_data_1:/root/.ollama/config
    - /models_shared/models:/root/.ollama/models
  environment:
    - OLLAMA_HOST=0.0.0.0
ollama-2:
  image: ollama/ollama:latest
  container_name: ollama-2
  restart: unless-stopped
  ports:
    - "11435:11434"
  deploy:
    resources:
      reservations:
        memory: 64G
        devices:
          - driver: nvidia
            device_ids: ['3', '4', '5']
            capabilities: [gpu]
  cpuset: "24-39"
  volumes:
    - /models_shared/ollama_data_2:/root/.ollama/config
    - /models_shared/models:/root/.ollama/models
  environment:
    - OLLAMA_HOST=0.0.0.0
anythingllm-1:
  image: mintplexlabs/anythingllm:latest
  container_name: anythingllm-1
  restart: unless-stopped
    - "3001:3001"
  cpuset: "56-63"
  cap_add:
    - SYS_ADMIN
  deploy:
    resources:
      reservations:
        memory: 16G
  volumes:
    - /models_shared/anythingllm_data_1:/app/server/storage
```

```
environment:
      - OLLAMA_API_HOST=http://172.17.0.1:11434
      - LLM_PROVIDER=ollama
      - OLLAMA_BASE_PATH=http://172.17.0.1:11434
      - OLLAMA_MODEL_PREF=11ama2
      - OLLAMA_MODEL_TOKEN_LIMIT=4096
      - EMBEDDING_ENGINE=ollama
      - EMBEDDING_BASE_PATH=http://172.17.0.1:11434
      - EMBEDDING_MODEL_PREF=nomic-embed-text:latest
      - EMBEDDING_MODEL_MAX_CHUNK_LENGTH=8192
      - VECTOR_DB=lancedb
      - STORAGE_DIR=/app/server/storage
      - JWT_SECRET=your_secret_key_change_this_to_something_secure_and_random
      - PASSWORDMINCHAR=8

    WHISPER_PROVIDER=local

      - TTS_PROVIDER=native
    extra_hosts:
      - "host.docker.internal:host-gateway"
  anything11m-2:
    image: mintplexlabs/anythingllm:latest
    container_name: anythingllm-2
    restart: unless-stopped
    ports:
      - "3002:3001"
    cpuset: "72-79"
    cap_add:
      - SYS_ADMIN
    deploy:
      resources:
        reservations:
          memory: 16G
    volumes:
      - /models_shared/anythingllm_data_2:/app/server/storage
    environment:
      - OLLAMA_API_HOST=http://172.17.0.1:11435
      - LLM_PROVIDER=ollama
      - OLLAMA_BASE_PATH=http://172.17.0.1:11435
      - OLLAMA_MODEL_PREF=11ama2
      - OLLAMA_MODEL_TOKEN_LIMIT=4096
      - EMBEDDING_ENGINE=ollama
      - EMBEDDING_BASE_PATH=http://172.17.0.1:11435
      - EMBEDDING_MODEL_PREF=nomic-embed-text:latest
      - EMBEDDING_MODEL_MAX_CHUNK_LENGTH=8192
      - VECTOR_DB=lancedb
      - STORAGE_DIR=/app/server/storage

    JWT_SECRET=your_secret_key_change_this_to_something_secure_and_random

      - PASSWORDMINCHAR=8
      - WHISPER_PROVIDER=local
      - TTS_PROVIDER=native
    extra_hosts:
      - "host.docker.internal:host-gateway"
networks:
  app_network:
    driver: bridge
```

4. 配置说明

这个配置文件中有几个关键设置需要特别说明:

1. 资源分配: CPU核心绑定(cpuset)、GPU设备ID分配和内存限制

网络设置:端口映射和内部通信配置
 存储卷挂载:模型共享和数据持久化
 环境变量:服务参数和连接配置

5. 安全配置: JWT密钥和权限设置

特别注意的是AnythingLLM容器如何连接到对应的011ama服务。

Ollama容器配置关键点:

• 端口映射: ollama-1使用11434端口, ollama-2使用11435端口, 避免冲突

• GPU分配: 通过 device_ids 指定每个容器使用的GPU编号

• CPU绑定: 通过 cpuset 参数绑定特定CPU核心,确保计算资源不冲突

• 内存预留:每个容器预留64GB内存

• 模型共享: 两个容器共享相同的模型目录, 避免模型重复下载

AnythingLLM容器配置关键点:

• 连接到Ollama: 通过 OLLAMA_API_HOST 和 OLLAMA_BASE_PATH 环境变量指向对应的Ollama服务

• **向量数据库**:使用内置的LanceDB作为向量存储

• 数据持久化:通过卷挂载实现数据持久存储

• 安全设置: 设置|WT密钥保障API安全(实际部署时应使用强密码)

5. 启动服务

进入配置文件目录(只能在有配置文件的目录下运行compose命令)

cd dockerfile

启动所有容器

docker compose up -d

#也可以选择启动方便测试

docker compose up -d ollama-1 ollama-2

查看容器运行状态

docker compose ps

6. 模型加载与配置

由于我们配置了模型目录共享,只需在一个容器中拉取模型,其他容器即可共享使用:

```
# 在ollama-1中加载deepseek-r1:70b大语言模型
docker exec -it ollama-1 ollama pull deepseek-r1:70b

# 加载文本嵌入模型(用于向量化文档)
docker exec -it ollama-1 ollama pull nomic-embed-text:latest

# 验证模型是否成功加载
docker exec -it ollama-1 ollama list
```

模型加载成功后,终端将显示类似下图的输出,列出已安装的模型及其大小:

```
■ [deepseek@localhost dockerfile]$ docker exec -it ollama-1 ollama list

NAME ID SIZE MODIFIED

nomic-embed-text:latest 0a109f422b47 274 MB 21 seconds ago

deepseek-r1:1.5b a42b25d8c10a 1.1 GB 13 hours ago

deepseek-r1:70b 0c1615a8ca32 42 GB 14 hours ago
```

注意事项:

- **大模型下载时间**: deepseek-r1:70b是一个大型模型,即使是量化版本也有约43GB,下载过程可能需要较长时间,请耐心等待
- 共享机制:由于我们配置了模型目录共享(/models_shared/models),一个容器中下载的模型自动对所有容器可用
- **网络问题排查**:如遇到下载失败、DNS解析错误等问题,很可能是防火墙配置导致,服务器已针对此问题进行了预配置
- 磁盘空间: 确保服务器有足够的磁盘空间用于存储模型文件

成功加载模型后,可以启动AnythingLLM容器,开始配置RAG系统。

7. AnythingLLM平台配置

AnythingLLM是一个功能丰富的RAG平台,建议小组成员通过自主探索掌握其使用方法。以下提供基础配置参考:

7.1 平台访问地址

各小组可通过以下地址访问各自的AnythingLLM实例:

小组1: http://服务器IP:3001小组2: http://服务器IP:3002

7.2 基础配置流程

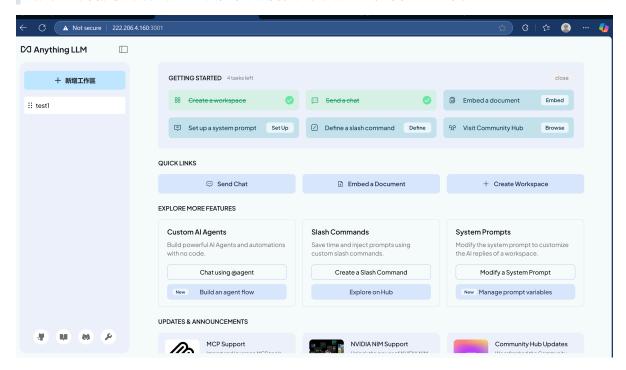
平台首次使用需完成以下基本设置:

- 1. 系统初始化: 创建管理员账户, 设置安全密码
- 2. **语言模型连接**:选择"Ollama"作为LLM提供商,配置API地址(分别为<u>http://172.17.0.1:11434</u>和<u>ht</u> <u>tp://172.17.0.1:11435</u>)
- 3. **向量引擎设置**:选择"Ollama"作为Embedding引擎,指定nomic-embed-text模型

- 4. 工作空间创建: 建立知识库工作空间, 导入相关文档资料
- 5. 用户权限管理: 创建团队成员账户, 分配适当的工作空间访问权限

AnythingLLM平台拥有丰富的功能和配置选项,鼓励各小组根据实际需求深入探索平台功能,定制专属知识库解决方案。

提示: 平台提供详细的内置文档和帮助指南, 建议在配置过程中参考这些资源。



8. 用户访问配置

为小组成员提供服务访问信息:

1. Ollama API访问:

。 小组1和2访问: http://服务器IP:11434

。 小组3和4访问: http://服务器IP:11435

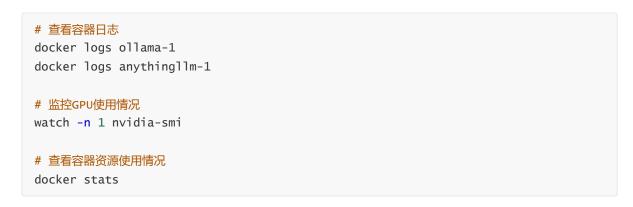
o ollama API请参阅: ollama/docs/api.md at main·ollama/ollama·GitHub

2. AnythingLLM访问:

。 小组1访问: http://服务器IP:3001

○ 小组2访问: http://服务器IP:3002

维护与监控



定期检查服务状态和资源使用情况,确保系统稳定运行。

总结

通过Docker容器技术,成功地将A01服务器的计算资源分配给四个研究小组,实现了资源隔离和高效利用。每个小组都能获得稳定的大模型服务,有RAG需求的小组还可以使用专用的AnythingLLM实例进行知识库构建和查询。

这种方案不仅提高了资源利用率,也避免了并发访问造成的性能下降,为各个研究小组提供了更好的使用体验。