记录一些常用linux命令和学到的知识

阿里云镜像: -i https://mirrors.aliyun.com/pypi/simple/

nvidia-smi: 针对N卡,查看GPU型号,显存使用情况,使用率等

1scpu: 查看cpu的信息

• P-core: 性能核心(支持超线程,可以虚拟化为2个核心)

• E-core:能效核心(不支持超线程)

1scpu | grep cache: 显示各级缓存大小

1s: 查看当前目录下信息

conda env list: 查看已建立的虚拟环境

conda deactivate: 退出当前环境

pwd: 查看当前路径

conda create -n videollava python = 3.10 -y: 建立一个名为videollava的虚拟环境

mv oldname newname: 给文件夹命名

conda remove --name myenv --all: 删除名字为myenv的虚拟环境

rm -rf your\_folder\_name: 删除文件夹

conda search qwen-vl-utils -c conda-forge:search为寻找,后面跟着包名,-c conda-forge 为社区频道

conda install -c conda-forge qwen-vl-utils=0.0.11 -y: -y为直接同意

uptime: 查看系统运行时间

uptime -s: 查看上次运行时间

top: 实时监控CPU和内存使用

• 按1: 监控CPU运行情况

o us: 用户态占用

o sy: 系统态占用

o id:空闲率

history: 查看历史命令

df -h: 查看磁盘空间使用情况,硬盘是永久存储的,但读取速度很慢

• tmfps: 临时文件系统,数据存在RAM(内存)中

• /dev/nvme0n1p2: 主系统分区

• /dev/nvme0n1p1: 存储系统启动文件

• efivarfs: 虚拟文件系统

free -h: 查看内存使用情况,内存是临时存储的,断电后会丢失,读取速度极快

• total: 总内存

• used: 已用内存(包括缓存和缓冲区)

• free:完全空闲的内存

• buff/cache:被内核缓存和缓冲区占用的内存

• available: 实际可用的内存

nvcc --verison: 查看cuda版本

tensorboard --logdir=./logs --port=6006 --bind\_all

• --logdir:指向你的日志目录(和 logging\_dir 一致)

• --port: 指定端口(默认6006)

• --bind\_all: 允许外部访问

ps aux: 查看进程

• ps: Process Status (进程状态)

• a:显示所有用户的进程(而不仅是当前用户)

• u:以用户为导向的格式(显示详细信息)

• x:包括未关联终端的进程(如后台服务)

kill -9 1234: 强制杀死PID为1234的进程

ssh -L [本地端口]:[远程主机]:[远程端口] [用户名]@[服务器地址]: 将远程服务器端口转发至本地端口

tops: 衡量处理器基本运算操作的次数,单位为**万亿次/秒** 

### 对比单位:

• 1 GOPS = 10亿次/秒

• 1 POPS = 1000万亿次/秒

## 模型参数

## 精度

名称	参数	位数	适用范围
全精度(FP32)	torch.float32	32	训练,高精度推理
半精度(FP16)	torch.float16	16	推理
脑浮点(BF16)	torch.bfloat16	16	Ampere架构GPU训练
TF(32)	自动启用(为FP32)	19	NVIDIA Ampere架构的矩阵运算加速
INT8	<b>1字节/参数</b> (FP32的1/4)	8-bit整数	边缘设备部署
INT4	<b>0.5字节/参数</b> (FP32的1/8)	4-bit整数	边缘设备部署

## 变体

模型权重的存储格式或优化版本,与精度绑定

名称	说明	关联精度
fp32	全精度权重	torch.float32
fp16	半精度权重	torch.float16
bf16	脑浮点权重	torch.bfloat16
tf32	计算时使用(为FP32)	自动启用

计算的时候反量化为bfloat16,存储的时候还是INT8-bit

## **CUDA**

)

#### 硬件层面

- CUDA Core: GPU 的基本计算单元,每个核心可执行一个线程的运算
- SM (Streaming Multiprocessor):
  - GPU 的计算单元,每个 SM 包含多个 CUDA Core、共享内存、寄存器等。

#### 内存层次

- 全局内存(Global Memory):所有线程可访问,带宽高但延迟高(类似 CPU 的 RAM)。
- 共享内存(Shared Memory):SM 内线程共享,低延迟(类似 CPU 缓存)。
- 寄存器 (Registers): 每个线程私有,速度最快。

### 软件层面

- Kernel (内核函数)
  - o 在GPU上并行执行的函数
- 线程层次

o Thread: 最小执行单元

○ Block: 一组线程,共享同一SM的资源

。 Grid: 多个Block的集合,构成一个完整的Kernel任务

# CUDA核心组件

• CUDA驱动程序: 提供GPU硬件的基础访问能力

• cuDNN:深度学习算子优化

• cuFFT: 快速傅里叶变换

• cuBLAS: 矩阵乘法、线性代数

• NVCC:编译器,把.cu文件编译成GPU可执行代码,要匹配GPU架构!!!