# 第四次实验报告

宫怡

学号: 24020007033

# 目录

1	调试	<b>以及性能分析</b>	3
	1.1	调试	3
		1.1.1 获取最近用户指令	3
		1.1.2 使用 shellcheck 对下面的脚本进行检查	3
	1.2	性能分析	4
		1.2.1 比较排序算法	4
		1.2.2 安装 pycallgraph 和 graphviz	5
		1.2.3 执行代码并查看	5
		1.2.4 查找响应进程	5
		1.2.5 限制进程资源	5
2	元编	a程演示实验	6
	2.1	动态生成函数	6
	2.2	装饰器元编程	7
	2.3	编译时常量计算(模板元编程)	8
	2.4	动态类生成	8
	2.5	动态修改类方法	8
	2.6	使用元类动态控制类创建	9
3	РуТ	Forch 编程          1	.0
	3.1	张量创建与操作	10
	3.2	张量运算-自动求导	1
	3.3	数据处理与加载—TensorDataset 与 DataLoader	12
	3.4	自定义 Dataset	13
	3.5	图像数据处理—torchvision transforms	13
	3.6	使用 CIFAR-10 数据集	14
	3.7	简单图像分类模型1	15
4	心得	·  体会	.6
	4.1	调试与性能分析实验 1	16
	4.2	元编程实验	۱7

目录	Re	por	t 1
4.3	PyTorch 实践		17

1 调试及性能分析 Report 1

实验内容: 1. 调试及性能分析

- 2. 元编程演示实验
- 3.PyTorch 编程

#### 1 调试及性能分析

#### 1.1 调试

#### 1.1.1 获取最近用户指令

使用 journalctl 进行用户登录事件的查询,如果日志里暂时没有记录,可以

先执行一个无害的命令,如: sudo ls /

```
gy@gy-virtual-machine:~$ journalctl --since "1 day ago" | grep 'session opened for user root'
gy@gy-virtual-machine:~$ journalctl --since "1 day ago" | grep 'sudo'
gy@gy-virtual-machine:~$ sudo ls /
[sudo] password for gy:
bin cdrom etc lib lib64 lost+found mnt proc run snap swapfile tmp var
boot dev home lib32 libx32 media opt root sbin srv sys usr
gy@gy-virtual-machine:~$ journalctl --since "5 minutes ago" | grep 'sudo'
9月 19 08:54:28 gy-virtual-machine sudo[79308]: gy: TTY=pts/0; PND=/home/gy; USER=root; COMMAND=/usr/bin/ls /
9月 19 08:54:28 gy-virtual-machine sudo[79308]: pam_unix(sudo:session): session opened for user root(uid=0) by (uid=1000)
9月 19 08:54:28 gy-virtual-machine sudo[79308]: pam_unix(sudo:session): session opened for user root
gy@gy-virtual-machine:~$ journalctl --since "1 day ago" | grep 'session opened for user root(uid=0) by (uid=1000)
9月 19 08:55:12 gy-virtual-machine pkexec[81217]: pam_unix(spdo:session): session opened for user root(uid=0) by (uid=1000)
```

#### 1.1.2 使用 shellcheck 对下面的脚本进行检查

```
gy@gy-virtual-machine:-$ sudo apt update
Hit:1 http://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/ubuntu jammy InRelease
Hit:2 http://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/ubuntu jammy-updates InRelease
Hit:3 http://sirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/ubuntu jammy-backports InRelease
Hit:4 http://security.ubuntu.com/ubuntu jammy-security InRelease
Reading package lists... Done
Reading package lists... Done
Reading state information... Done
R8 packages can be upgraded. Run 'apt list --upgradable' to see them.
gy@gy-virtual-machine:-$ sudo apt install shellcheck
Reading package lists... Done
Rullding dependency tree... Done
Reading state information... Done
Reading state information... Done
The following NEW packages will be installed:
shellcheck

0 upgraded, 1 newly installed, 0 to remove and 88 not upgraded.
Need to get 2,359 kB of archives.
After this operation, 16.3 MB of additional disk space will be used.
Get:1 http://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/ubuntu jammy/universe amd64 shellcheck amd64 0.8.0-2 [2,359 kB]
Fetched 2,359 kB in 1s (2,872 kB/s)

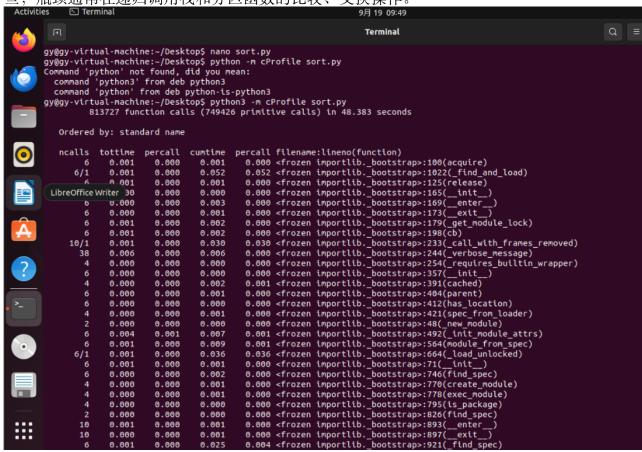
CDROM) previously unselected package shellcheck.
(Newsons) database ... 207522 files and directortes currently installed.)
Preparing to unpack .../shellcheck_0.8.0-2_amd64.deb ...
Unpacking shellcheck (0.8.0-2) ...
Setting up shellcheck (0.8.0-2) ...
Processing triggers for man-db (2.10.2-1) ...
gy@gy-virtual-machine:-$ nano check_playlist.sh
gy@gy-virtual-machine:-$ shellcheck check_playlist.sh
gy@gy-virtual-machine:-$ shellcheck check_playlist.sh
gy@gy-virtual-machine:-$ shellcheck check_playlist.sh
```

1 调试及性能分析 Report 1

### 1.2 性能分析

#### 1.2.1 比较排序算法

通过 cProfile 比较插入排序和快速排序的性能,可以看出插入排序的调用次数很多,数据量大时函数调用数和执行时间都会暴涨,快速排序的调用次数相对少一些,瓶颈通常在递归调用栈和分区函数的比较、交换操作。



1 调试及性能分析 Report 1

#### 1.2.2 安装 pycallgraph 和 graphviz

```
gy@gy-virtual-machine:-$ sudo apt install graphviz
Reading package lists... Done
Building dependency tree... Done
Reading state information... Done
graphviz is already the newest version (2.42.2-6ubuntu0.1).
0 upgraded, 0 newly installed, 0 to remove and 88 not upgraded.
gy@gy-virtual-machine:-$ pycallgraph graphviz -- ./fib.py
command 'pycallgraph' not found, but can be installed with:
sudo apt install python3-pycallgraph
gy@gy-virtual-machine:-$ sudo apt install python3-pycallgraph
Reading package lists... Done
Building dependency tree... Done
Reading state information... Done
The following NEW packages will be installed:
    python3-pycallgraph
0 upgraded, 1 newly installed, 0 to remove and 88 not upgraded.
Need to get 27.2 kB of archives.
After this operation, 134 kB of additional disk space will be used.
Get:1 http://mirrors.tuna.tsinghua.edu.cn/ubuntu jammy-updates/univers
Fetched 27.2 kB in 4s (7,486 B/s)
Selecting previously unselected package python3-pycallgraph.
(Reading database ... 241607 files and directories currently installed
Preparing to unpack .../python3-pycallgraph_1.1.3-1.2ubuntu0.1) ...
Setting up python3-pycallgraph (1.1.3-1.2ubuntu0.1) ...
```

#### 1.2.3 执行代码并查看

未优化的时候,调用情况:fib0:34,fib1:55 启用缓存后,每个 fibN 被调用 1 次

#### 1.2.4 查找响应进程

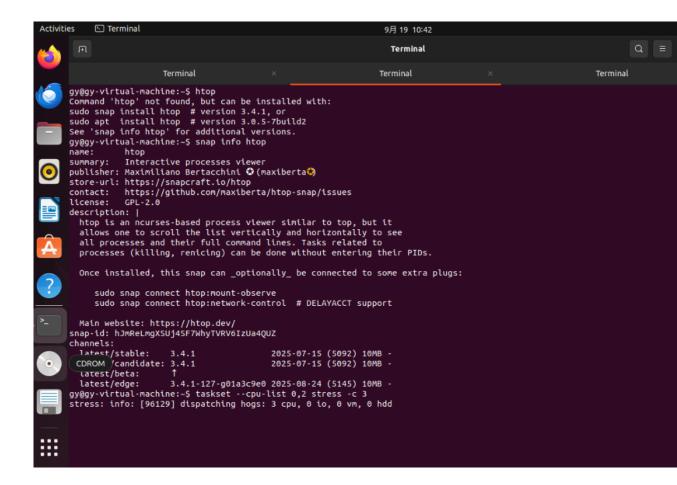
在第一个终端中执行python -m http.server 4444 启动一个监听 4444 端口的进程,在另一个终端查看所有监听端口的进程,并通过 kill 命令结束进程。



#### 1.2.5 限制进程资源

启动 CPU 压力, 打开 htop, 限制 CPU 亲和性。

2 元编程演示实验 Report 1



# 2 元编程演示实验

### 2.1 动态生成函数

make\_power\_function 是一个"元函数", 返回一个新的函数。

2 元编程演示实验 Report 1

### 2.2 装饰器元编程

@debug 是装饰器,会在调用 add 时自动打印输入输出。

2 元编程演示实验 Report 1

# 2.3 编译时常量计算(模板元编程)

通过模板递归, Fibonacci<10> 在编译期就被计算好了。

```
#include <iostream>
template<int N>
template<int N>
template()
static const int value = Fibonacci<N-1>::value + Fibonacci<N-2>::value;
};

template<>
struct Fibonacci<0> { static const int value = 0; };

template<>
struct Fibonacci<1> { static const int value = 1; };

int main() {
    std::cout << "Fibonacci<10> = " << Fibonacci<10>::value << std::endl;
}

C:\Users\Lenovo\Desktop\\fin \times + \violetarrow
Fibonacci<10> = 55

Process exited after 1.543 seconds with return value 0
请按任意键继续. . .
```

### 2.4 动态类生成

type(name, bases, dict) 可以动态创建类。

```
# 动态生成类
def create_class(name, base=object): 1个用法
return type(name, (base,), {"greet": lambda self: f"Hello from {name}"})

MyClass = create_class("MyClass")
obj = MyClass()
print(obj.greet())

C:\Users\Lenovo\Desktop\PythonProject1\.venv\Scripts\python.exe C:\Users\Lenovo\Desktop\PyHello from MyClass

进程已结束、退出代码为 0
```

# 2.5 动态修改类方法

可以在程序运行时动态改变类的行为,而不修改源代码。

2 元编程演示实验 Report 1

```
def new_greet(self): 1个用法
return "Hi there!"

# 修改 MyClass 的 greet 方法
MyClass.greet = new_greet

obj = MyClass()
print(obj.greet()) # Hi there!

C:\Users\Lenovo\Desktop\PythonProject1\.venv\Scripts\python.e
Hi there!

进程已结束、退出代码为 0
```

# 2.6 使用元类动态控制类创建

元类可以在类创建时自动修改属性或方法。

# 3 PyTorch 编程

# 3.1 张量创建与操作

了解张量创建、加法、乘法、矩阵乘法、转置等基础操作。

```
# Obeward
| import torch
| x = torch.tensor(data: [[1, 2], [3, 4]], dtype=torch.float32)
| y = torch.ones((2, 2))
| import torch
| import t
```

# 3.2 张量运算-自动求导

requires\_grad=True 用于追踪计算, backward() 会计算梯度, 存放在 x.grad中。

### 3.3 数据处理与加载—TensorDataset 与 DataLoader

TensorDataset 可以将张量包装成数据集, DataLoader 支持批处理、打乱和多线程加载。

```
import torch
from torch.utils.data import TensorDataset, DataLoader

# 构造数据
X = torch.randn(100, 3)
Y = torch.randint(0, 2, (100,))

dataloader = DataLoader(dataset, batch_size=10, shuffle=True)

# 选代
for batch_X, batch_Y in dataloader:
    print(batch_X.shape, batch_Y.shape)
    break

C:\Users\Lenovo\Desktop\PythonProject1\.venv\Scripts\python.exe C:\Users\Lenovo\Desktocopu = _conversion_method_template(device=torch.device("cpu"))
torch.Size([10, 3]) torch.Size([10])

进程已结束、退出代码为 0
```

### 3.4 自定义 Dataset

自定义 Dataset 类需要实现 \_\_\_len\_\_\_ 和 \_\_\_getitem\_\_\_, 可用于加载任意格式的数据 (CSV、图片等)。

## 3.5 图像数据处理—torchvision transforms

Resize 调整尺寸, Resize 调整尺寸, Normalize 标准化像素值。

### 3.6 使用 CIFAR-10 数据集

CIFAR-10 是常用的小型图像分类数据集(10 类),可使用 DataLoader 批量加载图像。

# 3.7 简单图像分类模型

一个非常基础的卷积网络, 卷积 -> ReLU -> 池化 -> 全连接, 可用于 CIFAR-10 分类任务

4 心得体会 Report 1

## 4 心得体会

# 4.1 调试与性能分析实验

通过调试实验,我掌握了使用 gdb、pdb、cProfile 等工具进行程序调试和性能分析的方法。实验中,我不仅学会了定位程序逻辑错误,还通过性能分析发现了插入排序和快速排序在不同数据规模下的性能瓶颈。通过对循环次数、缓存命中率和内存消耗的观察,我深刻理解到算法选择对系统性能的影响,也体验到了理论知识与实际性能优化的紧密联系。这让我意识到,程序优化不仅仅是改写代码,更需要结合底层系统资源和算法特性进行综合考虑。

4 心得体会 Report 1

### 4.2 元编程实验

在元编程实验中,我学习了如何使用 Python 的 exec、eval、装饰器以及动态类生成等技术实现动态代码生成与运行。实验让我体会到元编程在提升代码复用性、实现自动化功能和框架设计中的强大作用。同时,我也深刻认识到元编程的风险——如果不加限制,可能导致程序难以调试或产生安全漏洞。因此,在实际项目中,需要平衡灵活性与可维护性。

### 4.3 PyTorch 实践

通过 PyTorch 的实验,我掌握了构建神经网络、张量运算、自动求导以及模型训练与优化的流程。尤其是在实现自定义网络和训练循环时,我对深度学习模型的前向传播、反向传播机制有了更直观的理解。此外,通过可视化训练过程与损失曲线,我学习到如何通过实验数据判断模型性能,并进行超参数调优,这对于理论知识的理解和工程实践能力的提升都非常有帮助。

GitHub 仓库链接:https://github.com/gy-sun-enfp/System-tool-development