

# 第四周

## 实验报告

学 院:信息科学与工程学部

班 号: 计科一班

姓 名: 顾晓宁

学 号: 24020007036

实验编号: 第四周实验报告

指导教师: 周小伟

## 目录

1	实验	目的		3	
2	练习	练习内容与结果 3			
	2.1	调式与	性能分析	3	
		2.1.1	获取最近一天中超级用户的登录信息及其所执行的指令。如果找不到相关信息,		
			您可以执行一些无害的命令,例如 sudo ls 然后再次查看。	3	
		2.1.2	安装 shellcheck 并尝试对下面的脚本进行检查。这段代码有什么问题吗?请修复		
			相关问题。	3	
		2.1.3	gdb: 启动与退出	4	
		2.1.4	gdb: 查看代码	4	
		2.1.5	gdb: 断点设置	5	
		2.1.6	gdb: 断点操作	5	
		2.1.7	gdb: 打印信息	6	
		2.1.8	gdb: 自动打印信息	6	
		2.1.9	gdb: 显示自动打印变量表	6	
		2.1.10	gdb: 自动打印变量的删除、禁用和启用	7	
	2.2	元编程		7	
		2.2.1	make: 基础语法	7	
		2.2.2	make: 规则的执行	7	
		2.2.3	make: 按时间戳更新	7	
		2.2.4	make: 自动推导	8	
		2.2.5	make: 变量	8	
		2.2.6	make: 模式匹配	9	
		2.2.7	make: 函数	9	
		2.2.8	make: 示例	10	
	2.3	pytorc	h	10	
		2.3.1	数据集	10	
		2.3.2	模型	11	
		2.3.3	训练与测试	11	
3	实验感悟			13	
4	个人github/gitee账号			13	
5	推荐阅读 			13	

## 第四周实验:调试与性能分析、元编程、pytorch

### 1 实验目的

初试调试与性能分析,元编程,以及pytorch

## 2 练习内容与结果

- 2.1 调式与性能分析
- **2.1.1** 获取最近一天中超级用户的登录信息及其所执行的指令。如果找不到相关信息,您可以执行一些无害的命令,例如 sudo ls 然后再次查看。

Linux可以使用journalctl, macOS可以使用log show。

```
journalctl --since "2025-09-15 00:00:00" --until "2025-09-15 23:59:59" | grep "sudo"
```

```
9月 15 16:12:17 vmubuntu <mark>sudo</mark>[3190]: sufwis : TTY=pts/0 ; PWD=/home/sufwis ; U
SER=root ; COMMAND=/usr/bin/ls
```

图 1: 如图, sudo用户执行过ls操作

2.1.2 安装 shellcheck 并尝试对下面的脚本进行检查。这段代码有什么问题吗?请修复相关问题。

```
#!/bin/sh
## Example: a typical script with several problems
for f in $(ls *.m3u)

do
grep -qi hq.*mp3 $f \
         && echo -e 'Playlist $f contains a HQ file in mp3 format'
done
```

配置好ALE和shellcheck后,如图所示,淡红色背景色标注错误处,同时移动到每行错误代码时会提示错误信息。

```
1 #!/bin/sh
2 ## Example: a typical script with several problems
3 for f in $(ls *.m3u)
4 do
5 grep -qi hq.*mp3 $f \
6 && echo -e 'Playlist $f contains a HQ file in mp3 format'
7 done
8
9
```

图 2: 如图

#### 2.1.3 gdb: 启动与退出

使用gcc为例。 使用gcc编译时,使用-g参数

启动gdb

\$ gdb 可执行程序

命令行传参

# 设置的时机:启动gdb之后,在应用程序启动之前

(gdb) set args 参数1 参数2 .... ...

# 查看设置的命令行参数

(gdb) show args

对应的命令行参数为main函数的

int argc, char\* argv[]

argc命令数量

argv[0]是程序名, argv[1]及以后是传递的参数

run: 可以缩写为 r, 如果程序中设置了断点会停在第一个断点的位置,

如果没有设置断点,程序就执行完了

start: 启动程序, 最终会阻塞在main函数的第一行, 等待输入后续其它 gdb 指令

continue: 如果想让程序start之后继续运行,

或者在断点处继续运行,可以使用 continue命令,可以简写为 c

退出gdb

# quit == q

(gdb) quit

#### 2.1.4 gdb: 查看代码

list 从第一行开始现实

list 行号

list 函数名

默认十行

#### 默认初始文件是main所在的文件

- # 切换到指定的文件,并列出这行号对应的上下文代码,默认情况下只显示10行内容 (gdb) 1 文件名:行号
- # 切换到指定的文件,并显示这个函数的上下文内容,默认显示10行 (gdb) 1 文件名:函数名
- # 以下两个命令中的 listsize 都可以写成 list (gdb) set listsize 行数
- # 查看当前list一次显示的行数 (gdb) show listsize

#### 2.1.5 gdb: 断点设置

当前文件普通断点

- # 在当前文件的某一行上设置断点
- # break == b
- (gdb) b 行号
- (gdb) b 函数名 # 停止在函数的第一行

普通断点非当前文件

- # 在非当前文件的某一行上设置断点
- (gdb) b 文件名:行号
- (gdb) b 文件名:函数名 # 停止在函数的第一行

#### 条件断点

- # 必须要满足某个条件,程序才会停在这个断点的位置上
- # 通常情况下, 在循环中条件断点用的比较多
- (gdb) b 行数 if 条件

#### 2.1.6 gdb: 断点操作

info break命令查看设置的断点信息,其中info可以缩写为i

(gdb) i b #info break

断点信息:

Num: 断点的编号, 删除断点或者设置断点状态的时候都需要使用

Enb: 当前断点的状态, y表示断点可用, n表示断点不可用 What: 描述断点被设置在了哪个文件的哪一行或者哪个函数上 删除:

- d 断点编号
- d 断点编号1-断点编号2 // 范围删除

#### 设置状态:

禁用

dis/disable 断点编号

dis/disable 断点编号1-断点编号2

启用

ena/enable 断点编号

ena/enable 断点编号1-断点编号2

#### 2.1.7 gdb: 打印信息

# print == p

# 分别对应值、类型

(gdb) p 变量名

(gdb) ptype 变量名

# 如果变量是一个整形, 默认对应的值是以10进制格式输出, 其他格式请参考上表

(gdb) p/fmt 变量名

/fmt格式如下:

格式化字符(/fmt) 说明

/x 以十六进制的形式打印出整数。

/d 以有符号、十进制的形式打印出整数。

/u 以无符号、十进制的形式打印出整数。

- /0 以八进制的形式打印出整数。
- /t 以二进制的形式打印出整数。
- /f 以浮点数的形式打印变量或表达式的值。
- /c 以字符形式打印变量或表达式的值。

#### 2.1.8 gdb: 自动打印信息

(gdb) display 变量名

(gdb) display/fmt 变量名

/fmt 同上

#### 2.1.9 gdb: 显示自动打印变量表

i/info display

Num: 变量或表达式的编号, GDB 调试器为每个变量或表达式都分配有唯一的编号

Enb: 表示当前变量(表达式)是处于激活状态还是禁用状态,

如果处于激活状态 (用 y 表示),则每次程序停止执行,该变量的值都会被打印出来;

反之,如果处于禁用状态(用 n 表示),则该变量(表达式)的值不会被打印。

Expression:被自动打印值的变量或表达式的名字。

#### 2.1.10 gdb: 自动打印变量的删除、禁用和启用

(gdb) delete display num [num1 ...]

(gdb) delete display num1-numN

禁用和启用:

分别对应dis, ena

#### 2.2 元编程

#### 2.2.1 make: 基础语法

Makefile的框架是由规则构成的。make命令执行时先在Makefile文件中查找各种规则,对各种规则 进行解析后运行规则。

规则的基本格式为:

```
{\tt target1, target2...: depend1, depend2, \dots}
```

command

. . . . . .

. . . . .

目标(target), 依赖(depend)和命令(command)

命令(command): 当前这条规则的动作,一般情况下这个动作就是一个 shell 命令

依赖(depend): 规则所必需的依赖条件, 在规则的命令中可以使用这些依赖。

目标(target): 规则中的目标,这个目标和规则中的命令是对应的

#### 2.2.2 make: 规则的执行

在调用 make 命令编译程序的时候,make 会首先找到 Makefile 文件中的第 1 个规则,分析并执行相关的动作。可以将不存在的依赖作为新的规则中的目标,当这条新的规则对应的命令执行完毕,对应的目标就被生成了,同时另一条规则中需要的依赖也就存在了。

单独执行规则: make target。将单独执行对应target目标后的规则。

常用的是制作clear伪目标,用于清理中间、目标文件。

#### 2.2.3 make: 按时间戳更新

目标是通过依赖生成的,因此正常情况下:目标时间戳;所有依赖的时间戳,如果执行 make 命令的时候检测到规则中的目标和依赖满足这个条件,那么规则中的命令就不会被执行。

当依赖文件被更新了,文件时间戳也会随之被更新,这时候目标时间戳;某些依赖的时间戳,在这种

情况下目标文件会通过规则中的命令被重新生成。

如果规则中的目标对应的文件根本就不存在,那么规则中的命令肯定会被执行。

#### 2.2.4 make: 自动推导

因为 make 有自动推导的能力,不会完全依赖 makefile。

# 这是一个完整的 makefile 文件

calc:add.o div.o main.o mult.o sub.o
gcc add.o div.o main.o mult.o sub.o -o calc

#### 注意:

依赖中所有的 .o文件在本地项目目录中是不存在的, 并且也没有其他的规则用来生成这些依赖文件, 这时候 make 会使用内部默认的构造规则先将这些依赖文件生成出来。

#### 2.2.5 make: 变量

- 自定义变量
- 预定义变量
- 自动变量

#### 自定义变量:

定义:

变量名=变量值

获取:

\$(变量的名字)

#### 预定义变量:

AR 生成静态库库文件的程序名称 ar

AS 汇编编译器的名称 as

CC C语言编译器的名称 cc

CPP C 语言预编译器的名称 \$(CC) -E

CXX C++语言编译器的名称 g++

ARFLAGS 生成静态库库文件程序的选项 无默认值

ASFLAGS 汇编语言编译器的编译选项 无默认值

CFLAGS C 语言编译器的编译选项 无默认值

CPPFLAGS C 语言预编译的编译选项 无默认值

CXXFLAGS C++语言编译器的编译选项 无默认值

自动变量(规则中的目标文件和依赖文件,并且它们只能在规则的命令中使用):

- **\$\*** 表示目标文件的名称,不包含目标文件的扩展名
- \$+ 表示所有的依赖文件,这些依赖文件之间以空格分开,按照出现的先后为顺序,其中可能 包含重复的依赖文件
- \$< 表示依赖项中第一个依赖文件的名称
- \$? 依赖项中, 所有比目标文件时间戳晚的依赖文件, 依赖文件之间以空格分开
- \$@ 表示目标文件的名称,包含文件扩展名
- \$^ 依赖项中,所有不重复的依赖文件,这些文件之间以空格分开

#### 2.2.6 make: 模式匹配

将.c文件编译为.o目标文件,使用自动变量,因为依赖项不固定。

- # 模式匹配 -> 通过一个公式, 代表若干个满足条件的规则
- # 依赖有一个,后缀为.c, 生成的目标是一个 .o 的文件,% 是一个通配符,匹配的是文件名 %.o:%.c

gcc \$< -c

#### 2.2.7 make: 函数

函数调用

\$(函数名 参数1, 参数2, 参数3, ...)

函数定义

define function\_name

- # 函数体
- # 可以使用 \$(1), \$(2), \$(3)... 来引用第1、2、3...个参数
- # 可以使用 \$(0) 来引用函数名本身

endef

自定义函数调用

\$(call function\_name,argument1,argument2,...)

#### 常用函数:

- # 该函数的参数只有一个,但是这个参数可以分成若干个部分,通过空格间隔 参数:指定某个目录,搜索这个路径下指定类型的文件,比如: \*.c
- \$(wildcard PATTERN...)
- # 有三个参数,参数之间使用 逗号间隔
- \$(patsubst <pattern>,<replacement>,<text>)

pattern:要替换的文件和后缀,使用通配符,如%.c

replacement:替换后的,如%.o

text:要替换的字符串 返回值:替换后的字符串

#### 2.2.8 make: 示例

#### 2.3 pytorch

使用pytorch制作一个简单的ai,配合该目录下CNN\_test.py食用更加。

#### 2.3.1 数据集

```
导入必要的库
import torch
import torch.nn as nn
import torch.nn.functional as F
import torch.optim as optim
from torchvision import datasets, transforms
device设置,如果支持cuda,可以将运算移动至GPU上:
device = torch.device('cuda' if torch.cuda.is_available() else 'cpu')
#1. 数据加载与预处理
transform = transforms.Compose([
 transforms.ToTensor(), # 转为张量
 transforms.Normalize((0.5,), (0.5,)) # 归一化到 [-1, 1],
# 处理的是灰度图
1)
# 加载 MNIST 数据集
train_dataset = datasets.MNIST(root='./data', train=True, transform=transform, download=True)
test_dataset = datasets.MNIST(root='./data', train=False, transform=transform, download=True)
```

```
# 定义加载器
train_loader = torch.utils.data.DataLoader(dataset=train_dataset, batch_size=64, shuffle=True)
test_loader = torch.utils.data.DataLoader(dataset=test_dataset, batch_size=64, shuffle=False)
2.3.2 模型
class SimpleCNN(nn.Module):
 def __init__(self):
  super(SimpleCNN, self).__init__()
  # 定义卷积层
  # 输出尺寸=(输入尺寸-kernel_size+2*padding)/stride + 1
  self.conv1 = nn.Conv2d(1, 32, kernel_size=3, stride=1, padding=1) # 输入1通道,输出32通
道
  self.conv2 = nn.Conv2d(32, 64, kernel_size=3, stride=1, padding=1) # 输入32通道,输
出64通道
  # 定义全连接层
  self.fc1 = nn.Linear(64 * 7 * 7, 128) # 展平后输入到全连接层
  self.fc2 = nn.Linear(128, 10) # 10 个类别
 def forward(self, x):
  x = F.relu(self.conv1(x)) # 第一层卷积 + ReLU
                         # 最大池化,参数2表示2×2的正方形池化窗口
  x = F.max_pool2d(x, 2)
  x = F.relu(self.conv2(x)) # 第二层卷积 + ReLU
                          # 最大池化
  x = F.max_pool2d(x, 2)
  x = x.view(-1, 64 * 7 * 7) #  \mathbb{R} \mathbb{P}
  x = F.relu(self.fc1(x)) # 全连接层 + ReLU
                           # 最后一层输出
  x = self.fc2(x)
  return x
2.3.3 训练与测试
# 创建模型实例
model = SimpleCNN().to(device)
# 3. 定义损失函数与优化器
criterion = nn.CrossEntropyLoss() # 多分类交叉熵损失
```

optimizer = optim.SGD(model.parameters(), lr=0.01, momentum=0.9)

```
# 4. 模型训练
num_epochs = 10
model.train() # 设置模型为训练模式
for epoch in range(num_epochs):
 total_loss = 0
 for images, labels in train_loader:
  images=images.to(device)
 labels=labels.to(device)
 outputs = model(images) # 前向传播
 loss = criterion(outputs, labels) # 计算损失
  optimizer.zero_grad() # 清空梯度
  loss.backward() # 反向传播
  optimizer.step() # 更新参数
 total_loss += loss.item()
print(f"Epoch [{epoch+1}/{num_epochs}], Loss: {total_loss / len(train_loader):.4f}")
# 5. 模型测试
model.eval() #设置模型为评估模式
correct = 0
total = 0
with torch.no_grad(): # 关闭梯度计算
 for images, labels in test_loader:
  images = images.to(device)
 labels = labels.to(device)
 outputs = model(images)
  _, predicted = torch.max(outputs, 1)
  total += labels.size(0)
 correct += (predicted == labels).sum().item()
accuracy = 100 * correct / total
print(f"Test Accuracy: {accuracy:.2f}%")
torch.save(model.state_dict(), "pytorch-basic-other\\CNN_test_model_statedict.pth")
```

## 3 实验感悟

调试和性能分析工具,建议在有对应需求时,熟练掌握。 pytorch集成了很对有用的模块,使用者甚至不需要理解其内部本质,只需要了解大概流程,即可训练出自己的AI。

## 4 个人github/gitee账号

个人github账号 对应仓库

## 5 推荐阅读

调试及性能分析

元编程

PyTorch 教程

make、gdb基础介绍来自:

作者: 苏丙榅

来源: 爱编程的大丙

著作权归作者所有。商业转载请联系作者获得授权,非商业转载请注明出处。