

将讨论...

纲要

- Ray 是什么?
 - Ray 的定位
 - 什么是并发[多线程],并行[多进程]?
 - 实例: 欧拉函数 (单线程/多线程/多进程)
 - Ray 的基本用法
 - Ray 的欧拉函数小实验
- MuZero 是什么?
 - MuZero 的前辈们
 - MuZero 的基本原理
 - MuZero 的实现结构
- MuZero 运行

参考

- Python 的多线程与多进程:多线程并发,多进程并 行
- Ray 官方文档: https://docs.ray.io/en/master/index.html
- MuZero 的论文: Mastering Atari, Go, chess and shogi by planning with a learned model
- DeepMind 对 MuZero 的介绍: MuZero: Mastering Go, chess, shogi and Atari without rules
- MuZero 的民间实现: github.com/werner-duvaud/muzero-general

Ray

Ray 是 UC Berkeley RISELab 出品的机器学习分布式框架。

定位:

- 多进程
 - 分布式异步调用
 - 方便的进程间通信
- 含有 `tune`、 `rllib` 等工具

```
import ray

ray.init()

@ray.remote
def remote_chain_function(value):
    return value + 1

y1_id = remote_chain_function.remote(0)
assert ray.get(y1_id) == 1
```

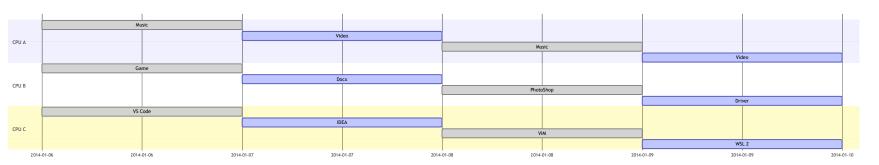
参考: 彭正皓: 超强的强化学习系统怎么实现? Ray是啥? tune和rllib又是什么?

并发与并行

并发与多线程



并行与多进程



人类更想"多线程",一个时刻只能做一件事;而"多线程"则类似多人协作。

多线程

多线程更强调对资源合理运用。常见的例子如服务端程序的高并发。

- 一块 CPU 负责应对多个客户端,每个请求申请了一个新线程
- 一块 CPU 就能「同时」服务多个客户

应该注意:

- 数据安全需要额外注意
- 比如我的支付宝账户同时向外转账、向内汇款
- 本来 100 元钱
- 1时刻我给 A 转账 10 元, 线程1读取我有 100 元, 准备进行 100 10 运算
- 2时刻 B 向我转账 50 元, 线程2读取我有 100 元, 准备进行 100 + 50 运算
- 3时刻线程1计算完成,写回我的账户90元
- 4时刻线程2计算完成,写回我的账户 150 元
- 出错,因此线程要上『锁骨』

多进程

多进程强调使用更多的资源,常见于计算量很大且可以 拆分的算法。

- 一个任务可以分成好几份
- 则把这些任务分给不同的进程

同样需要注意数据安全。

实例

将使用常规串行、多线程并发、多进程并行进行大规模欧拉函数计算。

欧拉函数

```
def euler_func(n: int) -> int:
    res = n
    i = 2
    while i <= n // i:
        if n % i == 0:
            res = res // i * (i - 1)
            while (n % i == 0): n = n // i
        i += 1
    if n > 1:
        res = res // n * (n - 1)
    return res
```

期望:

- 效率上多进程`好于`正常`好于`多线程
- 因为切换线程也有开销

正常串行

```
# 把任务分成三份
task1 = list(range(2, 50000, 3)) # 2, 5, ...
task2 = list(range(3, 50000, 3)) # 3, 6, ...
task3 = list(range(4, 50000, 3)) # 4, 7, ...

def job(task: List):
    for t in task:
        euler_func(t)

@timer
def normal():
    job(task1) # 完成 job(task1) 再进行下面的代码
    job(task2) # 完成 job(task2) 再进行下面的代码
    job(task3) # 完成 job(task3) 再进行下面的代码
```

多线程并发

```
# 把任务分成三份
task1 = list(range(2, 50000, 3)) # 2, 5, ...
task2 = list(range(3, 50000, 3)) # 3, 6, ...
task3 = list(range(4, 50000, 3)) # 4, 7, ...
def job(task: List):
   for t in task:
       euler_func(t)
import threading as th
<u>a</u>timer
def mutlthread():
   th1 = th.Thread(target=job, args=(task1, ))
   th2 = th.Thread(target=job, args=(task2, ))
   th3 = th.Thread(target=job, args=(task3, ))
   th1.start() #程序完全不会阻塞,会继续进行下面的代码
   th2.start()
   th3.start()
   th1.join() # join() 表示这个线程结束, 才进行下面的代码
   th2.join()
   th3.join()
```

多进程并行

```
# 把任务分成三份
task1 = list(range(2, 50000, 3)) # 2, 5, ...
task2 = list(range(3, 50000, 3)) # 3, 6, ...
task3 = list(range(4, 50000, 3)) # 4, 7, ...
def job(task: List):
   for t in task:
       euler_func(t)
import multiprocessing as mp
etimer
def multcore():
   p1 = mp.Process(target=job, args=(task1, ))
   p2 = mp.Process(target=job, args=(task2, ))
   p3 = mp.Process(target=job, args=(task3, ))
   p1.start()
   p2.start()
   p3.start()
   p1.join()
   p2.join()
   p3.join()
```

Ray该如何做?

```
# 把任务分成三份
task1 = list(range(2, 50000, 3)) # 2, 5, ...
task2 = list(range(3, 50000, 3)) # 3, 6, ...
task3 = list(range(4, 50000, 3)) # 4, 7, ...
def job(task: List):
    for t in task:
       euler_func(t)
import ray
ray.init()
<u>@timer</u>
def rayfunc():
    @ray.remote # 把工作修饰为 ray 的任务
    def ray_job(task):
       job(task)
    id1 = ray_job.remote(task1)
   id2 = ray_job.remote(task2)
    id3 = ray_job.remote(task3)
    ray.get(id1)
   ray.get(id2)
    ray.get(id3)
```

代码实例

实例1

见附件 codes/compare3.py:

- 将2到49999的数分成三份,分别求其欧拉函数值
- 这三份分别交给三个不同的线程/进程去做
- 效果符合预期

实例2

见附件 codes/compare4.py:

- 带有 ray 的实现,可以跑
- `win10 wsl2`平台报错解决方法未知

实例3

见 codes/compare_*.py:

■ 涉及到数据上锁, 动态分配任务 (`threading.Lock`、`mp.Queue`等)

MuZero

MuZero 是 AlphaGo 、 AlphaGo Zero 、 AlphaZero 后的新算法。

名称	专家数据	适用	真实环境建模
AlphaGo	✓	围棋	✓
AlphaGo Zero	×	围棋	✓
AlphaZero	×	任何棋类	✓
MuZero	×	任何棋类、电子游戏	×

MuZero:

- 探策略
- 估价值
- 学环境

MuZero 项目结构

MUZERO.PY

- 入口程序
- 声明了几个进程,环境交换和更新参数是并行的

MODELS.PY

- 存储了深度神经网络模型,还有一些用于处理数值的函数
- ullet 一般地, $h(s) o s_h, f(s_h) o (p,v), g(s_h) o s_h'$ 是打包在一起的

SELF PLAY.PY

- 函数 SelfPlay.continuous_self_play 用在环境交互的进程里
- 把玩游戏的经历以 game_history 对象形式把每一幕存在 replay_buffer 里
- 这里有 MCTS ,完全按照 MuZero 来的,expand 的过程造成的转移,都是 g 近似出来的

REPLAY BUFFER.PY

■ 如其名

SHARED STORAGE.PY

■ 保存全局信息,用于log等

TRAINER.PY

- 三种网络的权重根据历史轨迹数据在 update_weights 更新
- 每一次更新是一步 training_step