31 | pdb & cProfile: 调试和性能分析的法宝

2019-07-19 景霄

Python核心技术与实战

进入课程 >



讲述: 冯永吉

时长 10:02 大小 9.20M



你好,我是景霄。

在实际生产环境中,对代码进行调试和性能分析,是一个永远都逃不开的话题。调试和性能分析的主要场景,通常有这么三个:

- 一是代码本身有问题,需要我们找到 root cause 并修复;
- 二是代码效率有问题,比如过度浪费资源,增加latency,因此需要我们debug;
- 三是在开发新的 feature 时,一般都需要测试。

在遇到这些场景时,究竟应该使用哪些工具,如何正确的使用这些工具,应该遵循什么样的步骤等等,就是这节课我们要讨论的话题。

用 pdb 进行代码调试

pdb 的必要性

首先,我们来看代码的调试。也许不少人会有疑问:代码调试?说白了不就是在程序中使用print()语句吗?

没错,在程序中相应的地方打印,的确是调试程序的一个常用手段,但这只适用于小型程序。因为你每次都得重新运行整个程序,或是一个完整的功能模块,才能看到打印出来的变量值。如果程序不大,每次运行都非常快,那么使用 print(),的确是很方便的。

但是,如果我们面对的是大型程序,运行一次的调试成本很高。特别是对于一些 tricky 的例子来说,它们通常需要反复运行调试、追溯上下文代码,才能找到错误根源。这种情况下,仅仅依赖打印的效率自然就很低了。

我们可以想象下面这个场景。比如你最常使用的极客时间 App,最近出现了一个 bug,部分用户无法登陆。于是,后端工程师们开始 debug。

他们怀疑错误的代码逻辑在某几个函数中,如果使用 print() 语句 debug,很可能出现的场景是,工程师们在他们认为的 10 个最可能出现 bug 的地方,都使用 print()语句,然后运行整个功能块代码(从启动到运行花了 5min),看打印出来的结果值,是不是和预期相符。

如果结果值和预期相符,并能直接找到错误根源,显然是最好的。但实际情况往往是,

要么与预期并不相符,需要重复以上步骤,继续 debug;

要么虽说与预期相符,但前面的操作只是缩小了错误代码的范围,所以仍得继续添加 print() 语句,再一次运行相应的代码模块(又要 5min),进行 debug。

你可以看到,这样的效率就很低下了。哪怕只是遇到稍微复杂一点的 case , 两、三个工程师一下午的时间可能就没了。

可能又有人会说,现在很多的 IDE 不都有内置的 debug 工具吗?

这话说的也没错。比如我们常用的 Pycharm , 可以很方便地在程序中设置断点。这样程序 只要运行到断点处 , 便会自动停下 , 你就可以轻松查看环境中各个变量的值 , 并且可以执行

相应的语句,大大提高了调试的效率。

看到这里,你不禁会问,既然问题都解决了,那为什么还要学习 pdb 呢?其实在很多大公司,产品的创造与迭代,往往需要很多编程语言的支持;并且,公司内部也会开发很多自己的接口,尝试把尽可能多的语言给结合起来。

这就使得,很多情况下,单一语言的 IDE,对混合代码并不支持 UI 形式的断点调试功能,或是只对某些功能模块支持。另外,考虑到不少代码已经挪到了类似 Jupyter 的 Notebook 中,往往就要求开发者使用命令行的形式,来对代码进行调试。

而 Python 的 pdb, 正是其自带的一个调试库。它为 Python 程序提供了交互式的源代码调试功能, 是命令行版本的 IDE 断点调试器, 完美地解决了我们刚刚讨论的这个问题。

如何使用 pdb

了解了 pdb 的重要性与必要性后,接下来,我们就一起来看看,pdb 在 Python 中到底应该如何使用。

首先,要启动 pdb 调试,我们只需要在程序中,加入"import pdb"和"pdb.set_trace()"这两行代码就行了,比如下面这个简单的例子:

```
1 a = 1
2 b = 2
3 import pdb
4 pdb.set_trace()
5 c = 3
6 print(a + b + c)
```

当我们运行这个程序时时,它的输出界面是下面这样的,表示程序已经运行到了"pdb.set_trace()"这行,并且暂停了下来,等待用户输入。

```
■ 复制代码
```

```
1 > /Users/jingxiao/test.py(5)<module>()
2 -> c = 3
```

这时,我们就可以执行,在 IDE 断点调试器中可以执行的一切操作,比如打印,语法是"p <expression>":

```
1 (pdb) p a2 13 (pdb) p b4 2
```

你可以看到,我打印的是 a 和 b 的值,分别为 1 和 2,与预期相符。为什么不打印 c 呢?显然,打印 c 会抛出异常,因为程序目前只运行了前面几行,此时的变量 c 还没有被定义:

```
■ 复制代码

1 (pdb) p c

2 *** NameError: name 'c' is not defined
```

除了打印,常见的操作还有"n",表示继续执行代码到下一行,用法如下:

```
■ 复制代码

1 (pdb) n

2 -> print(a + b + c)
```

而命令"1",则表示列举出当前代码行上下的 11 行源代码,方便开发者熟悉当前断点周围的代码状态:

```
■ 复制代码
```

```
1 (pdb) 1
2    1    a = 1
3    2    b = 2
4    3    import pdb
5    4    pdb.set_trace()
6    5    -> c = 3
```

命令"s",就是 step into 的意思,即进入相对应的代码内部。这时,命令行中会显示"--Call--"的字样,当你执行完内部的代码块后,命令行中则会出现"--Return--"的字样。

我们来看下面这个例子:

7 6 print(a + b + c)

■ 复制代码

```
1 def func():
print('enter func()')
4 a = 1
5 b = 2
6 import pdb
7 pdb.set_trace()
8 func()
9 c = 3
10 print(a + b + c)
11
12 # pdb
13 > /Users/jingxiao/test.py(9)<module>()
14 -> func()
15 (pdb) s
16 -- Call--
17 > /Users/jingxiao/test.py(1)func()
18 -> def func():
19 (Pdb) l
   1 -> def func():
                  print('enter func()')
21
22
    3
23
   5
        a = 1
24
   6
         b = 2
25
    7 import pdb
         pdb.set_trace()
27
   8
   9
         func()
28
         c = 3
29
   10
30
   11
          print(a + b + c)
31
32 (Pdb) n
33 > /Users/jingxiao/test.py(2)func()
34 -> print('enter func()')
35 (Pdb) n
36 enter func()
```

```
37 --Return--
38 > /Users/jingxiao/test.py(2)func()->None
39 -> print('enter func()')
40
41 (Pdb) n
42 > /Users/jingxiao/test.py(10)<module>()
43 -> c = 3
```

这里,我们使用命令"s"进入了函数 func()的内部,显示"--Call--";而当我们执行完函数 func()内部语句并跳出后,显示"--Return--"。

另外,

与之相对应的命令"r",表示 step out,即继续执行,直到当前的函数完成返回。

命令"b [([filename:]lineno | function) [, condition]]"可以用来设置断点。比方说,我想要在代码中的第 10 行,再加一个断点,那么在 pdb 模式下输入"b 11"即可。

而"c"则表示一直执行程序,直到遇到下一个断点。

当然,除了这些常用命令,还有许多其他的命令可以使用,这里我就不在一一赘述了。你可以参考对应的官方文档(https://docs.python.org/3/library/pdb.html#module-pdb),来熟悉这些用法。

用 cProfile 进行性能分析

关于调试的内容,我主要先讲这么多。事实上,除了要对程序进行调试,性能分析也是每个 开发者的必备技能。

日常工作中,我们常常会遇到这样的问题:在线上,我发现产品的某个功能模块效率低下,延迟(latency)高,占用的资源多,但却不知道是哪里出了问题。

这时,对代码进行 profile 就显得异常重要了。

这里所谓的 profile,是指对代码的每个部分进行动态的分析,比如准确计算出每个模块消耗的时间等。这样你就可以知道程序的瓶颈所在,从而对其进行修正或优化。当然,这并不

需要你花费特别大的力气,在 Python 中,这些需求用 cProfile 就可以实现。

举个例子,比如我想计算<u>斐波拉契数列</u>,运用递归思想,我们很容易就能写出下面这样的代码:

```
■ 复制代码
1 def fib(n):
      if n == 0:
           return 0
4
       elif n == 1:
          return 1
5
      else:
7
          return fib(n-1) + fib(n-2)
8
9 def fib_seq(n):
     res = []
10
11
      if n > 0:
12
           res.extend(fib_seq(n-1))
13
     res.append(fib(n))
14
     return res
15
16 fib_seq(30)
```

接下来,我想要测试一下这段代码总的效率以及各个部分的效率。那么,我就只需在开头导入 cProfile 这个模块,并且在最后运行 cProfile.run()就可以了:

```
■ jah代码

import cProfile

# def fib(n)

def fib_seq(n):

cProfile.run('fib_seq(30)')
```

或者更简单一些,直接在运行脚本的命令中,加入选项"-m cProfile"也很方便:

运行完毕后,我们可以看到下面这个输出界面:

```
7049218 function calls (96 primitive calls) in 1.417 seconds
  Ordered by: standard name
  ncalls tottime percall cumtime percall filename:lineno(function)
            0.000
                    0.000
                             1.417
                                     1.417 test.py:1(<module>)
7049123/31
            1.417
                     0.000
                             1.417
                                      0.046 test.py:1(fib)
    31/1
            0.000
                    0.000
                             1.417
                                      1.417 test.py:9(fib_seq)
                                      1.417 {built-in method builtins.exec}
            0.000
                    0.000
                             1.417
      31
           0.000
                    0.000
                             0.000
                                      0.000 {method 'append' of 'list' objects}
                                      0.000 {method 'disable' of '_lsprof.Profiler' objects}
       1
           0.000
                    0.000
                             0.000
      30
            0.000
                             0.000
                                      0.000 {method 'extend' of 'list' objects}
                    0.000
```

这里有一些参数你可能比较陌生,我来简单介绍一下:

ncalls,是指相应代码/函数被调用的次数;

tottime,是指对应代码/函数总共执行所需要的时间(注意,并不包括它调用的其他代码/函数的执行时间);

tottime percall,就是上述两者相除的结果,也就是tottime / ncalls;

cumtime,则是指对应代码/函数总共执行所需要的时间,这里包括了它调用的其他代码/函数的执行时间;

cumtime percall,则是 cumtime 和 ncalls 相除的平均结果。

了解这些参数后,再来看这张图。我们可以清晰地看到,这段程序执行效率的瓶颈,在于第二行的函数 fib(),它被调用了 700 多万次。

有没有什么办法可以提高改进呢?答案是肯定的。通过观察,我们发现,程序中有很多对 fib()的调用,其实是重复的,那我们就可以用字典来保存计算过的结果,防止重复。改进 后的代码如下所示:

■ 复制代码

```
1 def memoize(f):
2    memo = {}
3    def helper(x):
4         if x not in memo:
5         memo[x] = f(x)
6         return memo[x]
7    return helper
```

```
9 @memoize
10 def fib(n):
      if n == 0:
11
           return 0
       elif n == 1:
13
           return 1
15
       else:
           return fib(n-1) + fib(n-2)
17
18
19 def fib_seq(n):
      res = []
       if n > 0:
21
           res.extend(fib_seq(n-1))
       res.append(fib(n))
24
       return res
26 fib seq(30)
```

这时,我们再对其进行 profile, 你就会得到新的输出结果, 很明显, 效率得到了极大的提高。

```
216 function calls (128 primitive calls) in 0.000 seconds
Ordered by: standard name
ncalls tottime percall cumtime percall filename:lineno(function)
    1
         0.000
                  0.000
                           0.000
                                   0.000 test.py:1(<module>)
    1
         0.000
                  0.000
                          0.000
                                   0.000 test.py:1(memoize)
 31/1
         0.000
                  0.000 0.000
                                   0.000 test.py:18(fib_seq)
 89/31
         0.000
                  0.000
                          0.000
                                   0.000 test.py:3(helper)
    31
         0.000
                  0.000
                           0.000
                                   0.000 test.py:9(fib)
         0.000
    1
                  0.000
                          0.000
                                   0.000 {built-in method builtins.exec}
    31
         0.000
                  0.000
                          0.000
                                   0.000 {method 'append' of 'list' objects}
                                   0.000 {method 'disable' of '_lsprof.Profiler' objects}
    1
         0.000
                  0.000
                          0.000
                                    0.000 {method 'extend' of 'list' objects}
    30
         0.000
                  0.000
                           0.000
```

这个简单的例子,便是 cProfile 的基本用法,也是我今天想讲的重点。当然,cProfile 还有很多其他功能,还可以结合 stats 类来使用,你可以阅读相应的 官方文档 来了解。

总结

这节课,我们一起学习了 Python 中常用的调试工具 pdb, 和经典的性能分析工具 cProfile。pdb 为 Python 程序提供了一种通用的、交互式的高效率调试方案;而 cProfile 则是为开发者提供了每个代码块执行效率的详细分析,有助于我们对程序的优化与提高。

关于它们的更多用法,你可以通过它们的官方文档进行实践,都不太难,熟能生巧。

思考题

最后,留一个开放性的交流问题。你在平时的工作中,常用的调试和性能分析工具是什么呢?有发现什么独到的使用技巧吗?你曾用到过 pdb、cProfile 或是其他相似的工具吗?

欢迎在下方留言与我讨论,也欢迎你把这篇文章分享出去。我们一起交流,一起进步。



© 版权归极客邦科技所有,未经许可不得传播售卖。页面已增加防盗追踪,如有侵权极客邦将依法追究其法律责任。

上一篇 30 | 真的有必要写单元测试吗?

精选留言 (12)





全文这个装饰器最牛逼。

展开~



AllenGFLiu

2019-07-19

哥,不怀好意的问一下,你们在谷歌会用微软的vscode吗?[奸笑脸]每次看你都是提到pycharm,我是从pycharm转到vscode上的,感觉整个世界都安静了。

作者回复: 哈哈, 我是fb的, 不用vscode的哈





最近工作的一段时间一直在用pdb调试。。。pdb大法好啊:)





老师您好,最近使用requests.get方法遇到一个问题,返回结果部分内容是 "<noscript>You need to enable JavaScript to run this app.</noscript>",请问您遇到过这种情况吗,怎么解决呢。谢谢





被最后那个装饰器惊艳到了,以前只知道用循环,没想到 Python 还可以这么玩





JackDong

2019-07-19

还有一个ipdb是pdb的加强版,用法比较相近,不过需要pip安装一下





lipan 2019-07-19

最近在用js撸小程序,一个console.log()搞定所有调试。





321

2019-07-19

web 应用怎么调试?譬如flask或django框架开发的应用,该如何调试。

作者回复: 看你侧重点是什么?如果是性能,有类似cProfile的工具,如果只是简单的debug,可以通过设置breakpoint或者print





python的pdb package和Linux下的pdb debug工具很类似

