並列分散処理 最終レポート

チーム E 大城 慶知 真榮城 隆守 伊波卓浩 宮良友也 July 22, 2018

最終報告書に載せるやつ(あとで消すやつ)

演習の背景、目的、方法、結果、考察を A410 ページ以内で適切にまとめる。個々のメンバーの役割分担を明記する。記載がない場合、あるいは、曖昧な場合には、減点の対象となる。例えば、あるタスクを複数名で担当した場合でも、個々のメンバーの役割をできる限り区別して説明する。最終報告書にはソースコードの github リポジトリも記載する。

1 演習の背景

「講義で説明した並列分散処理を実践し、他者に有益な情報となるように共有せよ。」という課題が渡された。 b3 前期はメンバーが忙しく時間も取れないので軽量かつ有益な情報をということで、GPU マシンを使った 並列処理を断腸の思いで断念し、Python における非同期処理を用いた I/O の並列処理を行うことにした。

2 目的

Python のスレッドと concurrent を用いて並列化を行うとともに、async await の使うことで非同期処理を行い さらに速度向上を目指す。

3 メンバーの担当

大城 慶知 素早いおじさん 真榮城 隆守 Python ファイルの記述。グラフの生成 伊波卓浩 FizzBuzz のデモ作成 宮良友也 カービィー

4 Pythonの事前知識

4.1 スレッドの制約

Python では、GIL(Global Interpreter Lock) と呼ばれる制約がある。GIL とは、Figure 1 と Figure 2 のよう に、CPU バウンドで Python を実行した際に一つだけしかスレッドのリソースを起動できない制約である。そのため、Python の CPU バウンドの並列処理はプロセスを使って、I/O バウンドの並列処理はスレッドを行う事が多い。

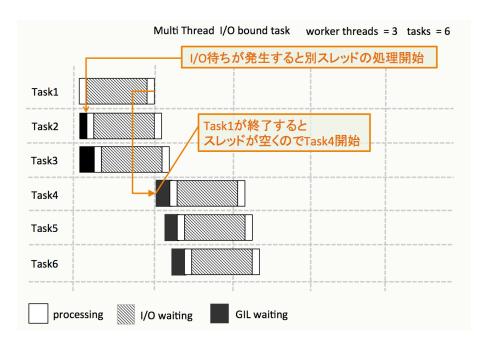


Figure 1: マルチスレッド I/O バウンド

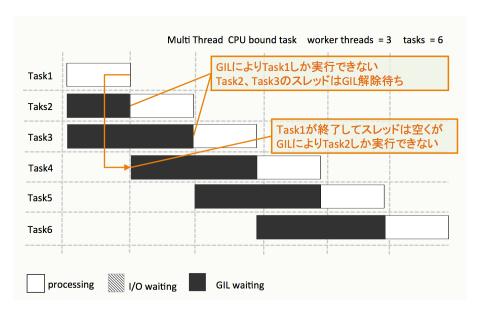


Figure 2: マルチスレッド CPU バウンド

4.2 async \(\geq \) await

async と await がどのような処理を行うのか以下のコードを実行して動作を確認した。

コード 1: 非同期処理の FizzBuzz

```
\# -*- coding: utf-8 -*-
    # from asyncio import Queue
   # from queue import Queue import asyncio
    \mathbf{def} \; \mathrm{fizzbuzz}(\mathrm{i}):
 6
         if i == 15:
             return 'FizzBuzz'
 8
 9
         if i \% 5 == 0:
             return 'Buzz'
10
         if i \% 3 == 0:
11
12
             return 'Fizz'
         return str(i)
13
14
    async def task_fizzbuzz(prefix):
15
         for x in range(1, 31):
16
             await asyncio.sleep(0.3)
17
              \mathbf{print}(\operatorname{prefix} + "\{\}: ".\operatorname{format}(\operatorname{str}(x)) + \operatorname{fizzbuzz}(x))
18
         return None
19
20
21 \mid loop = asyncio.get_event_loop()
    # コルーチン個生成 1000
    tasks = asyncio.wait([task_fizzbuzz(str(i) + ":") for i in range(1, 1000)])
24 loop.run_until_complete(tasks)
25 loop.close()
```

コード 2: FizzBuzz 実行結果

```
75219:6:Fizz
   8282:6:Fizz
   57464:6:Fizz
3
   75220:6:Fizz
4
   8283:6:Fizz
5
   57465:6:Fizz
6
   75221:6:Fizz
   8284:6:Fizz
8
   57466:6:Fizz
   75222:6:Fizz
10
   8285:6:Fizz
11
12 57467:6:Fizz
13 75223:6:Fizz
```

実行結果から FizzBuzz 関数を呼び出す際に sleep していると、コンテキストスイッチと呼ばれる、実行できるプログラムを先に実行する処理を行うからだと考えられる。ただ実行は CPU バウンドなので 1 スレッドしか利用できずに、速度としてはかなり遅かった。

5 実験方法

HTTP の GET を用いて実験を行う。GET を複数回実行する場合を考えると、逐次処理の場合ではレスポンスがあるまで次の GET を送信することができない。async-await または ThreadPoolExecutor を用いることで、レスポンスを待つことなく次の GET を実行することで効率よく結果を受け取ることができると想定した。

それぞれ逐次処理、async-await (20 回渡し)、async-await のみ (5 回ずつ)、async-await + ThreadPoolExecutor に分けて琉球大学情報工学科への GET を 20 回連続で行った。

また、上記の順でコード13、コード24、コード35、コード46に示したとおりである。

コード 3: 逐次処理

```
# Example 1: synchronous requests
   import requests
   import time
3
   start = time.time()
7
   num\_requests = 20
8
   def http_get():
9
       requests.get('https://ie.u-ryukyu.ac.jp/')
10
       \mathbf{print}(\text{time.time}() - \text{start})
11
12
13
   responses =
14
       http_get()
       for i in range(num_requests)
15
16
```

コード 4: async-await のみ (20 個渡し)

```
# Example 2: asynchronous requests import asyncio
   import requests
   import time
4
   start = 0
6
   async def main():
8
9
       start = time.time()
10
11
       loop = asyncio.get_event_loop()
       futures = [
12
13
            loop.run_in_executor(
                None.
14
                requests.get,
15
                 'https://ie.u-ryukyu.ac.jp/'
16
17
            for i in range (20)
18
19
        for response in await asyncio.gather(*futures):
20
21
            print(time.time() - start)
            pass
22
23
24
   loop = asyncio.get_event_loop()
   loop.run_until_complete(main())
```

コード 5: async-await のみ (4 回ずつ)

```
# Example 2: asynchronous requests import asyncio
   import requests
   import time
 4
   start = 0
 6
 8
    async def main():
 9
        start = time.time()
10
        for num in range(4):
11
             loop = asyncio.get_event_loop()
12
13
             futures = [
                 loop.run_in_executor(
14
15
                     None,
                     requests.get,
16
                     'https://ie.u-ryukyu.ac.jp/'
17
18
                 for i in range(5)
19
20
21
            for response in await asyncio.gather(*futures):
22
                 \mathbf{print}(\text{time.time}() - \text{start})
23
24
    loop = asyncio.get_event_loop()
25
   loop.run_until_complete(main())
26
```

コード 6: async-await + ThreadPoolExecutor

```
# Example 3: asynchronous requests with larger thread pool
   import asyncio
   import concurrent.futures
3
4
   import requests
   import time
5
7
   start = 0
8
   async def main():
9
       start = time.time()
10
11
       with concurrent.futures.ThreadPoolExecutor(max_workers=20) as executor:
12
13
           loop = asyncio.get_event_loop()
14
           futures =
15
16
               loop.run_in_executor(
                   executor,
17
18
                    requests.get,
                    'https://ie.u-ryukyu.ac.jp/'
19
20
               for i in range (20)
21
22
           for response in await asyncio.gather(*futures):
23
24
               print(time.time() - start)
               pass
25
26
27
   loop = asyncio.get_event_loop()
28
   loop.run_until_complete(main())
```

6 実行結果

実行結果を Figure 3 に示した。 Figure 3 を見ると、逐次処理、async-await のみ (4 回ずつ)、async-await のみ (20 個渡し)、async-await + ThreadPoolExecutor の順で時間がかかっていることがわかる。

コード 7: example1.py

```
1.7703397274017334
   3.2814269065856934
   4.895288705825806
   6.453948736190796
   8.205788850784302
   9.720278978347778
   11.497416973114014\\
   13.36806869506836\\
   15.045061826705933
   16.66911792755127\\
10
   18.479264974594116
11
   20.14133882522583\\
12
13
   21.714859008789062
   23.392934799194336
14
   24.951546907424927
   26.690969705581665
16
   28.501687049865723\\
17
18
   30.250661849975586
   31.964433908462524
19
20
   33.642555713653564
```

コード 8: example2.py

```
6.742665767669678\\
   6.7426910400390625
  6.742694139480591
   6.742694854736328
  6.742696762084961
   6.7426979541778564\\
   6.742699861526489
   6.742701053619385
   6.742702960968018
10 6.742703914642334
   6.742705821990967
12 6.742706775665283
13 6.742708921432495
14 6.7427098751068115
15 6.742712020874023
16 6.74271297454834
  6.742713928222656
17
  6.742715835571289
19 6.742717742919922
20 6.742718935012817
```

コード 9: example 3.py

```
1.8773348331451416
   1.877375841140747
   1.8773789405822754
   1.8773798942565918
   1.8773820400238037
   3.4774909019470215
6
   3.477499008178711
   3.477501153945923
8
   3.4775028228759766
  3.477504014968872
10
11 5.168514013290405
   5.16852593421936
13 5.168529033660889
14 | 5.1685309410095215
```

```
15 | 5.168533802032471

16 | 6.861561059951782

17 | 6.861573934555054

18 | 6.861576795578003

19 | 6.861578941345215

20 | 6.861582040786743
```

コード 10: example4.py

```
6.301663875579834\\
   6.301697015762329
3 6.301699161529541
   6.30170202255249
   6.301703214645386
   6.3017048835754395
   6.301707029342651\\
8
   6.301707983016968
   6.30171012878418\\
10 6.3017120361328125
11 6.301713228225708
   6.301714897155762
12
13 6.301717042922974
14 6.30171799659729
15
   6.301720142364502
16 \quad 6.301722049713135
  6.301723003387451
18
   6.301724910736084
   6.301727056503296
19
  6.301728010177612
```

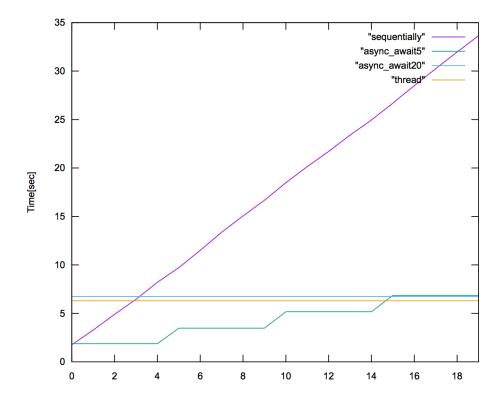


Figure 3: 実行結果

7 考察

async-await を用いた非同期処理は、コルーチンを呼び出して行っているので高速であることがグラフから読み 取れた。また、async-await でプログラムを 4 回に分けて渡したとしても実行時間が変わらなかったことから、 async-await は動的にタスクを増やしても実行時間に影響が出にくいことが考えられる。

async-await + ThreadPoolExecutor は少しだけ実行速度が早くなったことから、Thread の数が増えて並列度が増したと考えられる。

8 感想·意見

9 GitHub O URL

https://github.com/e165719/ParallelDistributedProcessing