

並列分散処理 最終レポート

チーム E 大城 慶知 眞榮城 隆守 伊波卓浩 宮良友也

July 21, 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 Python 並列処理の基礎知識

3.1 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 Figure2 のように 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。

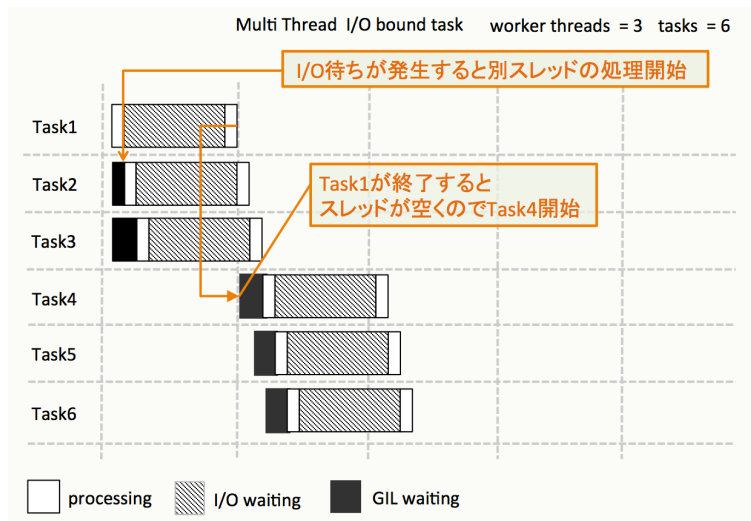


Figure 1: マルチスレッド I/O バウンド

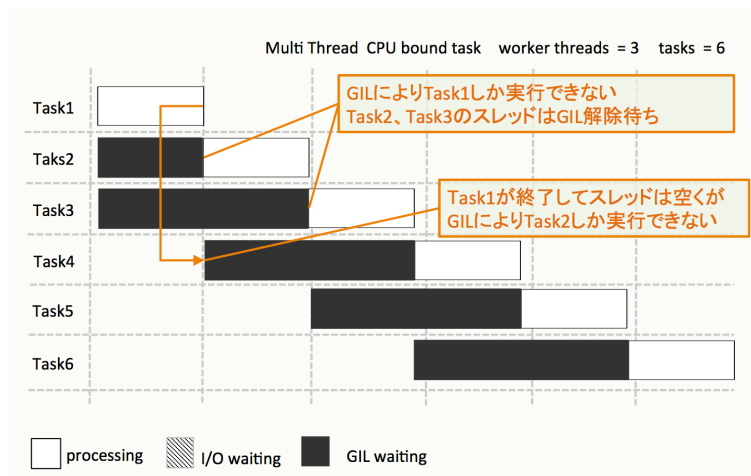


Figure 2: マルチスレッド CPU バウンド

3.2 async と await

3.3 プロセスを用いた

4 実験方法

HTTP の GET を用いて実験を行った。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。これを並列処理によりレスポンスを待つことなく次の GET を実行した。これにより効率よく GET を実行し、結果を受け取ることができると想定した。

5 実行結果

example1.py は逐次処理をしてくれるスクリプト。
example2.py はコルーチンを 20 個一気に呼び出す。
example3.py はコルーチンを 5 個ずつ 4 回呼び出している。
example4.py はスレッドを使用。

実行結果を以下に示す。

コード 1: example1.py

```
1 1.7703397274017334
2 3.2814269065856934
3 4.895288705825806
4 6.453948736190796
5 8.205788850784302
6 9.720278978347778
7 11.497416973114014
8 13.36806869506836
9 15.045061826705933
10 16.66911792755127
11 18.479264974594116
12 20.14133882522583
13 21.714859008789062
14 23.392934799194336
15 24.951546907424927
16 26.690969705581665
17 28.501687049865723
18 30.250661849975586
19 31.964433908462524
20 33.642555713653564
```

コード 2: example2.py

```
1 6.742665767669678
2 6.7426910400390625
3 6.742694139480591
4 6.742694854736328
5 6.742696762084961
6 6.7426979541778564
7 6.742699861526489
8 6.742701053619385
9 6.742702960968018
10 6.742703914642334
11 6.742705821990967
12 6.742706775665283
13 6.742708921432495
14 6.7427098751068115
15 6.742712020874023
16 6.74271297454834
17 6.742713928222656
18 6.742715835571289
19 6.742717742919922
20 6.742718935012817
```

コード 3: example3.py

```
1 1.8773348331451416
2 1.877375841140747
3 1.8773789405822754
4 1.8773798942565918
5 1.8773820400238037
6 3.4774909019470215
7 3.477499008178711
8 3.477501153945923
```

```

9 3.4775028228759766
10 3.477504014968872
11 5.168514013290405
12 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 4: example4.py

```

1 6.301663875579834
2 6.301697015762329
3 6.301699161529541
4 6.30170202255249
5 6.301703214645386
6 6.3017048835754395
7 6.301707029342651
8 6.301707983016968
9 6.30171012878418
10 6.3017120361328125
11 6.301713228225708
12 6.301714897155762
13 6.301717042922974
14 6.30171799659729
15 6.301720142364502
16 6.301722049713135
17 6.301723003387451
18 6.301724910736084
19 6.301727056503296
20 6.301728010177612

```

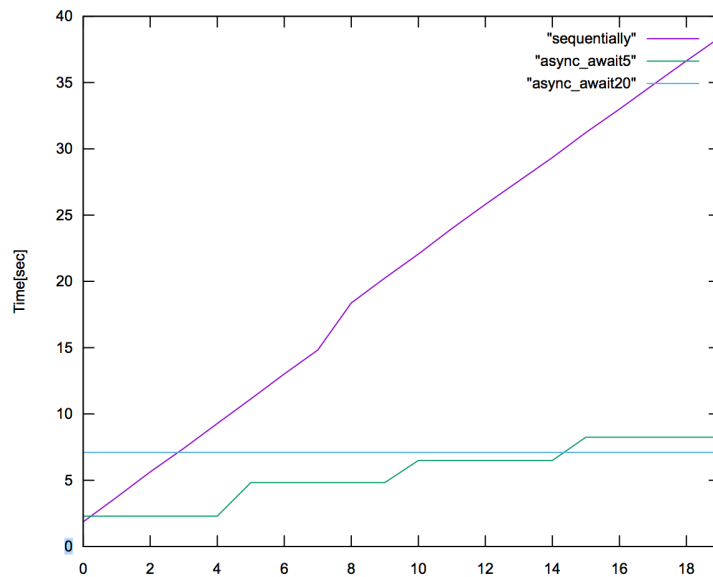


Figure 3: 実行結果

こうなりました。

6 考察

7 感想・意見

GitHub の URL

<https://github.com/e165719/ParallelDistributedProcessing>