# Task 1报告

## 1实验环境

使用的CPU为Intel(R) Xeon(R) Gold 6248R CPU @ 3.00GHz、操作系统为Linux 5.15.0-117-generic、使用的Python版本为Python 3.9.18。

# 2 实验数据

使用 time.perf\_counter() 测量被测量函数运行时间,被测量函数分别为 flatten\_list 和 char\_count ,每个函数有两种实现,分别在1e3, 1e4, 1e5, 1e6, 1e7这五个数据规模上进行测试,每个实现在每个数据规模上的测试会被重复10次,最终取平均值。测试时使用的脚本为efficiency\_test.py,在reportask\_1目录下,运行时的输出如下图。

```
flatten list 0 Scale: 1000 AvgTime: 0.0138
flatten list 0 Scale: 10000 AvgTime: 0.0841
flatten_list 0 Scale: 100000 AvgTime: 0.7562
flatten_list 0 Scale: 1000000 AvgTime: 7.4884
flatten list 0 Scale: 10000000 AvgTime: 63.3138
flatten list 1 Scale: 1000 AvgTime: 0.0214
flatten list 1 Scale: 10000 AvgTime: 0.1438
flatten_list 1 Scale: 100000 AvgTime: 1.0854
flatten_list 1 Scale: 1000000 AvgTime: 11.4587
flatten list 1 Scale: 10000000 AvgTime: 85.7925
char_count 0 Scale: 1000 AvgTime: 0.0842
char_count 0 Scale: 10000 AvgTime: 0.7593
char_count 0 Scale: 100000 AvgTime: 8.6546
char count 0 Scale: 1000000 AvgTime: 81.9803
char_count 0 Scale: 10000000 AvgTime: 849.8196
char count 1 Scale: 1000 AvgTime: 0.0810
char count 1 Scale: 10000 AvgTime: 0.3658
char_count 1 Scale: 100000 AvgTime: 4.6181
char_count 1 Scale: 1000000 AvgTime: 48.9924
char_count 1 Scale: 10000000 AvgTime: 493.4850
```

## 2.1 flatten list

第一种实现使用了Python list自带的 extend() 函数。

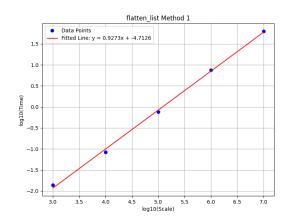
```
def flatten_list(nested_list: list):
    result_list = []
    for lst in nested_list:
        result_list.extend(lst)
    return result_list
```

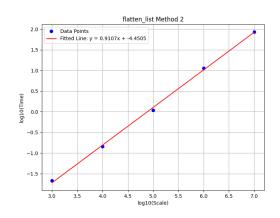
第二种实现使用了 itertools.chain() 函数。

```
def flatten_list(nested_list: list):
    return list(itertools.chain(*nested_list))
```

#### 实验数据如下(时间单位为毫秒):

实现	1e3耗时	1e4耗时	1e5耗时	1e6耗时	1e7耗时
第一种	0.0138	0.0841	0.7562	7.4884	63.3138
第二种	0.0214	0.1438	1.0854	11.4587	85.7925
第二种/第一种	1.55	1.71	1.44	1.53	1.36





可以看到第一种实现明显比第二种实现要快一些,两者所耗费的时间随着数据规模的增大基本上等比例增大,数据规模每变为原来10倍,第一种方法耗时变为原来约8.46倍、第二种方法耗时变为原来约8.14倍。

## 2.2 char\_count

第一种实现直接使用一个dict对字符串中的字符进行计数:

```
def char_count(s: str):
    result_dict = {}
    for char in s:
        if char in result_dict:
            result_dict[char] += 1
        else:
            result_dict[char] = 1
    return result_dict
```

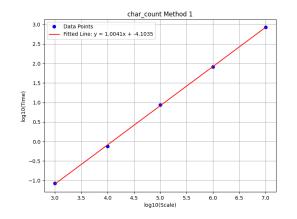
### 第二种实现使用了 collections 中的 Counter :

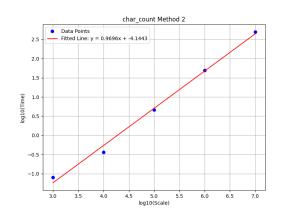
```
def char_count(s: str):
    return dict(Counter(s))
```

Task 1 报告

#### 实验数据如下(时间单位为毫秒):

实现	1e3耗时	1e4耗时	1e5耗时	1e6耗时	1e7耗时
第一种	0.0842	0.7593	8.6546	81.9803	849.8196
第二种	0.0810	0.3658	4.6181	48.9924	293.4850
第一种/第二种	1.03	2.08	1.87	1.67	2.90





可以看到第二种实现明显比第一种实现要快一些,尤其是在大规模的数据上。两者所耗费的时间随着数据规模的增大基本上等比例增大,数据规模每变为原来10倍,第一种方法耗时变为原来约10.09倍、第二种方法耗时变为原来约9.32倍。

# 3 改进方法

不难发现上面的这两个函数执行的任务实际上可以被分成独立的子任务,比如在flatten\_list中将 nested\_list拆分为两半分别合并之后再将两个的结果进行合并也是可以的,在char\_count中也可以将 字符串分为两半后分别计数最后再把得到的两个dict进行合并。

因此,在规模较大时可以创建多个子进程处理独立的子任务,最后再将结果合并,这样或许可以更快,不过需要考虑建立新进程和最后合并的开销。

Task 1 报告