高效能巨量資料與人工智慧系統 HW1

B05611047 化學四 鍾宜樺

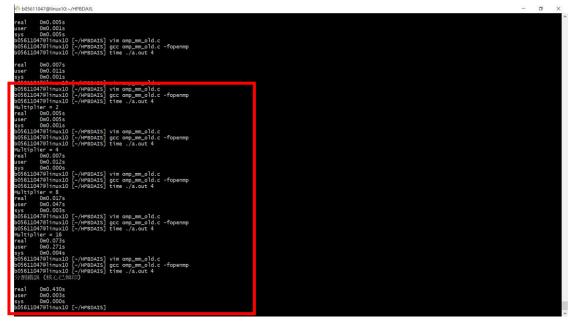
- 1. Here is an OpenMP example of Matrix Multiply https://computing.llnl.gov/tutorials/openMP/samples/C/omp_mm.c
- 2. Compile and run it on a server in the CSIE Workstation Lab... Make sure it runs correctly
- 3. Comment out the printf statements. Run it with 1, 2, 4, 8,... threads and

```
report the execution time
```

report the execution time 根據上圖圖(一):

# of threads	Real time
1	0.003(s)
2	0.003(s)
4	0.003(s)
8	0.003(s)
16	0.004(s)
32	0.004(s)
64	0.006(s)
128	0.010(s)
256	0.022(s)
512	Threads creation failed
(超過512)	Threads creation failed

- 4. Double the values of NRA, NCA, and NCB to observe the execution time. (如下表格中所示)
- 5. Repeat Step 4 until a problem happens to the system. Report your observations.



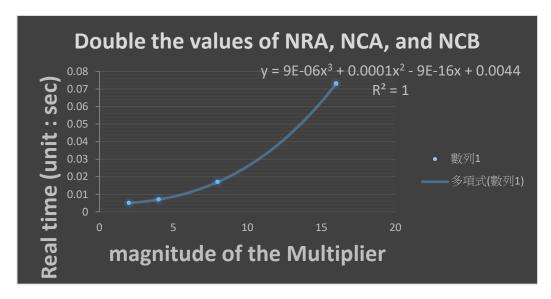
(圖二)

根據上圖圖(二):

Multiplier value	Real time
2	0.005(s)
4	0.007(s)
8	0.017(s)
16	0.073(s)

Report your observations:

從上面數據看來會發現,當 multiplier (NRA, NCA, NCB 乘上的倍率) 越來越大時,run 這份 code 的 cost time 會變得越來越長。除此之外,其所花費時間的增長倍率,根據下圖圖(三)(圖(三)位於下頁)所示:可發現其 cost time 的增長速率,正如同矩陣乘法的複雜度為 $O(n^3)$ 在增長 (因為其趨勢線之 $R^2=1$)。由此可知,當 n 的大小變得非常大的時候,optimize 便變得非常具有其重要性。



(圖三)

6. (10% Bonus) Try to optimize the code for cache when the matrices are large. Report your results.

如第 5 點所求得知數據可知,工作站最多可跑到 multiplier = 16 為其極限,因此在此便設定 multiplier = 16 下去 multiplier = 16 不 multiplier = 16

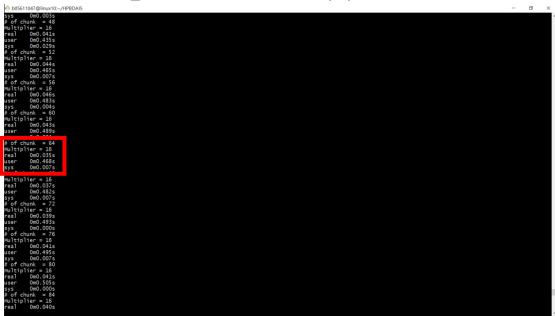
※Optimize 的方法共三種:

方法(一) 如同 PPT 上寫的一樣,使用了 blocking 去做 optimize。先試出在 multiplier = 16 的狀況下,threads number 應該為多少可以讓達到 optimize 的 效果。根據圖(四)可知,optimal threads number = 16。



(圖四)

接下來試出 chunk_size 為 64 效果最好,如圖(五)



(圖五)

因此最後得到結論,使用 blocking 的方式進行優化後。固定 multiplier = 16,調整 threads number、chunk size 得到的結果如下表。

	優化前	優化後	
multiplier	16		
threads number	4	16	
chunk size	10	64	
Real time	0.073(s)	0.035(s)	

總共花費的時間在 optimize 後減少為原本的一半。

(omp_mm_blocking.c Code 如副檔所示。)

方法(二) 根據網路上對 code 修改的部分為:將原本的 static 改成 dynamic。 Dynamic 和 static 時一樣,OpenMP 會將 for 迴圈的所有 iteration 依 序以指定 chunk_size 做切割成數個 chunk。但是 dynamic 時,chunk 的分配方法會是動態的;當 thread 執行完一個 chunk 後,他會在去找別的 chunk 來執行。(此段落參考資料:

https://kheresy.wordpress.com/2006/09/15/%E7%B0%A1%E6%98%93%E7%9A
%84%E7%A8%8B%E5%BC%8F%E5%B9%B3%E8%A1%8C%E5%8C%96%EF%BC%8
Dopenmp%EF%BC%88%E5%9B%9B%EF%BC%89%E7%AF%84%E4%BE%8B-for/)

更改前:#pragma omp for schedule (static, chunk)

更改後:#pragma omp for schedule (dynamic, chunk)

結果:

此加速方法在 cost time 上並沒有看到過多加速上的效益,因此採用了另一個方法。

方法(三) 使用計算機結構所教的 Unrolling for loops 的作法。

由於在做矩陣乘法是一共有三層的 for loop,其中 NRA=62, NCA = 15, NCB = 7。一開始我先對 NCB(=7)最 unrolled,發現有加速一點但效果並沒有很大,接著對 NCA(=15)做 unrolled。如同下圖圖(四)所示會發現速率快了近乎四倍。覺得這個方法是個很棒的 optimize 方法。

然而因為要對 NRA(=62)做 unroll 需要複製貼上 62 次,因此最後並沒有做這件事情。然而由對 NCA(=15)unrolled 後的加速結果的成效非常好。便可知,若接著對其最外層的 for loop,即對 NRA(=62)的 for 迴圈,做 unrolled 的話,速度也將在加快,達到 optimize 的效果。

且除此之外,或許在/*** Initialize matrices ***/的部分,也可以使用 unrolled for loop 的方式去達到加速的效益。但因為作法都一樣,所以只做了 unrolled NCA(=15)的 for loop,剩餘 for loop 做法的同理便可得知。

```
DoSsil0478|nux10 (-/MPBATS) vim omp_ma.c omp_ma.
```

(圖四)

	omp_mm_old.c	omp_mm.c
chunk 分配方式	static	dynamic
For loop 是否 unrolled	不做 unrolled	做 unrolled
# of threads	4	4
Magnitude of the multiplier	16	16
Cost time	0.423543(sec)	0.157055(sec)
Result	原本較慢	成功 optimized

(omp_mm_unroll.c Code 如副檔所示。)