

# lab6 实验报告

课程名 高性能计算应用实践

学期 2024年秋季学期

姓名 陈卫喆

学号 2023311F13

## 实验环境

### OS版本

Ubuntu 22.04.3 LTS5.15.153.1-microsoft-standard-WSL2

### gcc版本

gcc (Ubuntu 11.4.0-1ubuntu1~22.04) 11.4.0

### cpu型号

13th Gen Intel(R) Core(TM) i5-13500H

### 频率

cpu MHz : 3187.200

### 物理核数

Core(s) per socket: 8

Socket(s):1

### 内存大小

	total	used	free	shared	buff/cache	available
Mem:	8028508	833652	6938612	3268	256244	6958172
Swap:	2097152	0	2097152			

# how-to-optimize-gemm各DGEMM实现及核心代码

## naive\_MMult

由 $C(i, j) = \sum_{p=0}^{k-1} A(i, p) \times B(p, j)$

调用三层for循环得到结果，是最朴素的实现

```
int i, j, p;

for (i = 0; i < m ; i += 1)
{
    for (j = 0; j < n; j += 1)
    {
        for (p = 0; p < k; p += 1)
        {
            c[i * n + j] += a[i * k + p] * b[p * n + j];
        }
    }
}
```

## openblas\_MMult

直接调用cblas库实现

```
cblas_dgemm(CblasColMajor, CblasNoTrans, CblasNoTrans,
            m, n, k, 1.0, a, lda, b, ldb, 0.0, c, ldc);
```

## multithread\_MMult

将矩阵C分为多块，建立多线程，每个线程计算矩阵C的一部分

```

// 建立线程
for (m_start = 0, m_end = m_gap;
    m_start < m;
    m_start += m_gap, n_end += n_gap)
{
    for (n_start = 0, n_end = n_gap;
        n_start < n;
        n_start += n_gap, n_end += n_gap)
    {
        args_gemm_t args = {m_start, m_end, n_start, n_end, m, n, k, a, b, c};
        rc = pthread_create(&p[i++], NULL, naive_gemm, &args); assert (rc == 0);
    }
}

// 等待线程运行结束并回收资源
for (i = 0; i < CPU_CORES; i++)
{
    rc = pthread_join(p[i], NULL); assert (rc == 0);
}

```

## openmp\_MMult

使用OpenMp Directives的parallel for命令  
自动创建多个线程并将循环的工作分配给各个线程

```

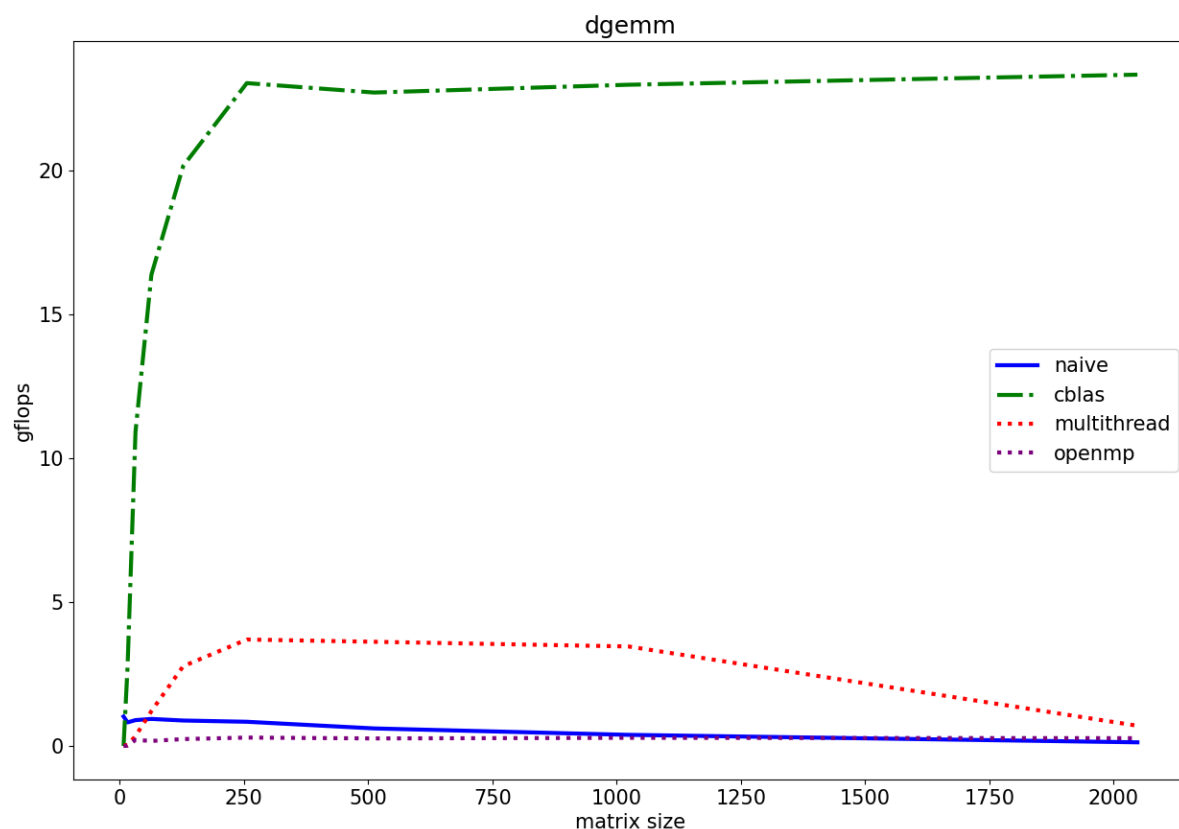
int i, j, p;

#pragma omp parallel for
for (i = 0; i < m; i += 1)
{
    for (j = 0; j < n; j += 1)
    {
        for (p = 0; p < k; p += 1)
        {
            c[i * n + j] += a[i * k + p] * b[p * n + k];
        }
    }
}

```

## gflops曲线图及汇总分析

gflops曲线图如下：



(矩阵规模为4096和8192时运行时间过长，很难出结果，所以我没有计算，希望老师理解)

从曲线图可以看出

大规模矩阵运算下，cblas的gflops远高于其他三种，其性能最优，除此之外，相比之下multithread优于剩下的两种。

但除cblas之外的三种方式在矩阵规模逐渐增大时gflops都会缩小并接近于一个很低值，矩阵规模较大时性能也不佳。

综合来看cblas性能最好。

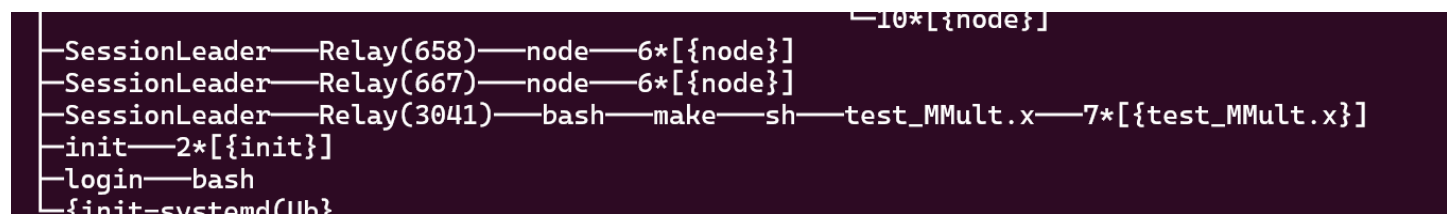
## 开启openmp时cpu利用率和多线程运行截图

cpu利用率:

```
top - 12:06:36 up 1:15, 1 user, load average: 0.02, 0.16, 0.42
Tasks: 63 total, 2 running, 61 sleeping, 0 stopped, 0 zombie
%Cpu(s): 34.5/1.1 36[|||||||||||||||||||||||||||||||||]
MiB Mem : 7840.3 total, 6428.8 free, 1073.0 used, 338.5 buff/cache
MiB Swap: 2048.0 total, 2048.0 free, 0.0 used. 6518.1 avail Mem
add filter #1 (ignoring case) as: [!]FLD?VAL
```

PID	USER	PR	NI	VIRT	RES	SHR	S	%CPU	%MEM	TIME+	COMMAND
34651	yushik1	20	0	101444	39048	1968	R	554.0	0.5	0:12.02	test_MMult.x
675	yushik1	20	0	21.4g	285900	53004	S	4.3	3.6	1:04.10	node
1	root	20	0	165996	11308	8292	S	0.5	0.1	0:27.03	systemd

多线程:



## lab3, lab5, lab6问题记录和回答

### lab3

1. 多个c代码中有相同的MY\_MMult函数，怎么判断可执行文件调用的是哪个版本的MY\_MMult函数？是makefile中的哪行代码决定的？

从makefile文件的line 1, 2得到

```
OLD := MMult0
NEW := MMult1
```

OLD和NEW后面带的文件名即为可执行文件调用的函数，做对应更改即可  
如将其改为

```
OLD := openblas_MMult
NEW := openblas_MMult
```

2. 性能数据\_data/output\_MMult0.m是怎么生成的？c代码中只是将数据输出到终端并没有写入文件。

makefile文件line 40 - 42:

```
@echo "date = ``date`";" > $(DATA_DIR)/output_$(NEW).m
@echo "version = '$(NEW)';" >> $(DATA_DIR)/output_$(NEW).m
$(BUILD_DIR)/test_MMult.x >> $(DATA_DIR)/output_$(NEW).m
```

执行了将结果写入\_data目录下对应的.m文件的操作

# lab5

## cpu利用率:

```
top - 13:03:31 up 1:39, 1 user, load average: 0.22, 0.11, 0.34
Tasks: 63 total, 2 running, 61 sleeping, 0 stopped, 0 zombie
%Cpu(s): 6.4 us, 0.1 sy, 0.0 ni, 93.5 id, 0.0 wa, 0.0 hi, 0.0 si, 0.0 st
MiB Mem : 7840.3 total, 6429.9 free, 1051.4 used, 359.0 buff/cache
MiB Swap: 2048.0 total, 2048.0 free, 0.0 used. 6538.7 avail Mem
```

PID	USER	PR	NI	VIRT	RES	SHR	S	%CPU	%MEM	TIME+	COMMAND
44821	yushik1	20	0	101444	38932	1852	R	100.0	0.5	0:19.06	test_MMult.x
675	yushik1	20	0	21.4g	286768	53004	S	1.0	3.6	1:23.86	node
1	root	20	0	165996	11308	8292	S	0.7	0.1	0:34.71	systemd

## 多线程:

```
10 *[{node}]
-SessionLeader—Relay(3041)—bash—make—sh—test_MMult.x—7*[{test_MMult.x}]
-SessionLeader—Relay(38860)—node—6*[{node}]
-SessionLeader—Relay(38871)—node—6*[{node}]
-init—2*[{init}]
```

# lab6

- 1. 对变量shared, private属性及其可能引起的错误

parallel for会依据编译器自动分配线程并优化，因此不需多纠结，在最开始声明所有变量即可  
为防止多线程可能引起的难以排查的问题，基本来说，应避免各线程访问同一个变量