Lab - Data Locality and Cache Blocking and Memory mountain

设置:下载实验用文件包 lab04. tar,或者在实验楼平台将文件包下载到 code 目录下并解压:

\$ tar xvf lab04.tar

Exercise 1: Cache Visualization

MARS 在实验 3 中有使用。该工具在本实验包的/lab04/tools 目录下再次提供. 具体使用方法请参阅实验 3 (MIPS 汇编实验)。本实验利用 MARS 中的 cache 可视化工具帮助你理解 cache 的性能及其相关术语。可视化工具使用步骤如下:

- 1. 在 MARS 中打开汇编语言文件 (cache.s)
- 2. 阅读 cache. s, 你可以找到设置程序中的参数所对应的代码:

You MAY change the code below this section

main: li a0, 256 # array size in BYTES (power of 2 < array size)

li a1, 2 # step size (power of 2 > 0)

li a2, 1 # rep count (int > 0)

li a3, 1 # 0 - option 0, 1 - option 1

You MAY change the code above this section

- 3. 运行 Tools-->Data Cache Simulator.
- 4. 为不同的场景,设置不同的参数(Cache Parameters)
- 5. 为 Runtime Log 勾选"Enabled",并按下 "Connect to MIPS"按钮
- 6. 运行 Tools——>Memory Reference Visualizer 并按下 "Connect to MIPS"按钮
- 7. 当你在 MARS 中执行 MIPS 代码时, 你可以观察到 DATA memory access (load or store) 的访问情况 (不能观察取指令的访问).

使用 Data Cache Simulator ,你可以看到 data cache 的使用情况,使用 Memory Reference Visualization 你可以看到哪部分内存被访问以及被访问了几次。注意这两个模拟器是和你的 MIPS 代码独立的,每次你 reset 了代码,你也需要 reset cache 和 memory!

如果直接运行代码,你可以在模拟器中看到 cache 的最终状态以及命中率。你也可以在每次访存时设置断点,以观察 cache 的命中和缺失.

场景 1: (使用 cache. s)

Cache Parameters:

- 放置策略: Direct Mapping
- 替换策略: LRU
- Set size (组内的 block 数): 1 (不能修改)
- 总块数(blocks): 4

• 数据块大小 (block size): 2 words (1 word= 4 bytes)

Program Parameters:

- Array Size(in bytes): 128
- Step Size(访问步长): 8
- Rep Count (重复次数): 4
- Option: O (Option 0: 一次 cache access: write)

回答问题:

- Cache 命中率是多少?
- 为什么会出现这个 cache 命中率?
- 增加 Rep Count 参数的值,可以提高命中率吗?为什么?
- 为了最大化 hit rate, 在不修改 cache 参数的情况下,如何修改程序中的 参数 (program parameters)? o maximize our hit rate?

场景 2: (使用 cache. s)

Cache Parameters:

- 放置策略: N-way Set Associative
- 替换策略: LRU
- Set size (组内的 block 数): 4
- 总块数(blocks): 16
- 数据块大小 (block size): 4 words (1 word= 4 bytes)

Program Parameters:

- Array Size: 256
- Step Size: 2
- Rep Count: 1
- Option: 1

回答问题:

- Cache 命中率是多少?
- 为什么会出现这个 cache 命中率?
- 增加 Rep Count 参数的值,例如重复无限次,命中率是多少? 为什么?

Exercise 2: Loop Ordering and Matrix Multiplication

矩阵相乘是很多线性代数问题地核心算法,所以矩阵乘法的程序地性能非常重要。将两个矩阵相乘,我们可以简单采用3层嵌套循环,将矩阵A乘以B得到结果矩阵C,对应c语言程序如下:

```
for (int i = 0; i < n; i++)
for (int j = 0; j < n; j++)
```

for (int k = 0; k < n; k++) C[i*n+j] += A[i*n+k] * B[k*n+j];

上述代码中嵌套循环的顺序是 i, j, k. 在最内层循环 (k), 以步长 1 (stride=1) 访问 A 的元素,以步长 n (stride=n) 访问 B 的元素,以步长 0 (stride=0) 访问 C 的元素.

虽然循环的嵌套顺序并不会影响矩阵相乘结果的正确性,但由于时间局部性和空间局部性,循环嵌套顺序会影响高速缓存的命中率。

观察程序 matrixMultiply.c ,程序用不同的循环嵌套顺序来实现矩阵相乘,并使用浮点运算吞吐率 Gflops/s 来衡量不同实现方式的性能。 使用 make编译并执行 matrixMultiply (Makefile 中已经使用了'-03'最高级别编译优化).

\$ make ex2

回答问题:

- 1000-1000 的矩阵相乘,哪种嵌套顺序性能最好?哪种嵌套顺序性能最差?
- 教材《深入理解计算机系统》(CSAPP 3e 中文版 P449) 分析了 6 个版本的 矩阵乘法最内层循环中的 cache miss 次数, 如下图所示。和你观察到的结果一致吗?最内层循环中数据访问的步长是怎么影响性能的?

矩阵乘法版本 (类)	每次迭代								
	加载次数	存储次数	A未命中次数	B未命中次数	C未命中次数	未命中总次数			
ijk & jik (AB)	2	0	0.25	1.00	0.00	1.25			
jki & kji (AC)	2	1	1.00	0.00	1.00	2.00			
kij & ikj (BC)	2	1 1/2 1/2 1/2 1/2 1/2 1/2 1/2 1/2 1/2 1/	0.00	0.25	0.25	0.50			

图 6-45 矩阵乘法内循环的分析。6 个版本分为 3 个等价类,用内循环中访问的数组对来表示

• 参考如下代码(CSAPP 3e 中文版 P448), 修改 matrixMultiply.c, 再次观察程序的性能是否有改善(浮点运算吞吐率 Gflops/s), 从中你得到哪些经验?

```
- code/mem/matmult/mm.c

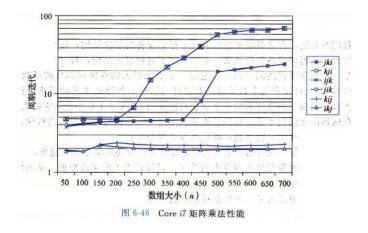
    code/mem/matmult/mm.c

for (i = 0; i < n; i++)
                                    1 for (j = 0; j < n; j++)
   for (j = 0; j < n; j++) {
                                          for (i = 0; i < n; i++) {
       sum = 0.0;
                                               sum = 0.0;
       for (k = 0; k < n; k++)
                                               for (k = 0; k < n; k++)
           sum += A[i][k]*B[k][j];
                                                sum += A[i][k]*B[k][j];
       C[i][j] += sum;
                                               C[i][j] += sum;
           code/mem/matmult/mm.c
                                                   code/mem/matmult/mm.c
 自己 man a) ijk版本
               - code/mem/matmult/mm.c
                                                      - code/mem/matmult/mm.c
for (j = 0; j < n; j++)
                                     1 for (k = 0; k < n; k++)
  for (k = 0; k < n; k++) {
                                         for (j = 0; j < n; j++) {
       r = B[k][j];
                                               r = B[k][j];
       for (i = 0; i < n; i++)
                                               for (i = 0; i < n; i++)
           C[i][j] += A[i][k]*r;
                                                   C[i][j] += A[i][k]*r;
                                            code/mem/matmult/mm.c

    code/mem/matmult/mm.c

               code/mem/matmult/mm.c
                                                       - code/mem/matmult/mm.c
for (k = 0; k < n; k++)
                                  1 for (i = 0; i < n; i++)
    for (i = 0; i < n; i++) {
                                           for (k = 0; k < n; k++) {
                                           r = A[i][k];
       r = A[i][k];
       for (j = 0; j < n; j++)
                                               for (j = 0; j < n; j++)
           C[i][j] += r*B[k][j];
                                                   C[i][j] += A[i][k]*r;
                                   6
                                                      - code/mem/matmult/mm.c
              - code/mem/matmult/mm.c =
```

• 教材《深入理解计算机系统》(CSAPP 3e 中文版 P449) 在 Intel core i7 处 理器上分析了 6 个版本的矩阵乘法的性能,可以发现: 当矩阵大小为 700*700时,最块的版本比最慢的版本快超过 30 倍,在图 6-45 中的分析可以看出:这两种算法的 cache 失效率相差的倍数仅为 4 倍,为什么实际运算性能会差距如此大?

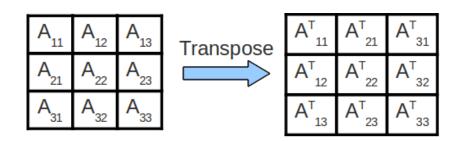


Exercise 3: Cache Blocking and Matrix Transposition

矩阵转置的示意图如下:

1	2	3	4	5		1	6	11	16	21
6	7	8	9	10	Transpose	2	7	12	17	22
11	12	13	14	15		3	8	13	18	23
16	17	18	19	20		4	9	14	19	24
21	22	23	24	25		5	10	15	20	25

为了提高从内存中访问的数据的时间和空间局部性、减少高速缓存失效次数,通常会采用高速缓存分块(cache blocking) 技术。例如:矩阵转置可以考虑采用一次转置一个 block 的方法,如下图所示,每次转置一个 block Aij 到结果矩阵的最终位置。这个方法减少了 cache 工作集的大小,进而提升性能。



实现 transpose. c 中的 transpose_blocking() 函数. 矩阵的宽度(n) 可以是任意值,不一定是 blocksize 的倍数. 然后运行代码:

\$ make ex3

\$./transpose <n> <blocksize>

你可以设置 n=1000 , blocksize=33 验证你的代码是否正确。

Part 1: 改变矩阵的大小

将 blocksize 固定为 20, n 分别设置为 100, 500, 1000, 2000, 5000, 和 10000. 矩阵分块实现矩阵转置是否比不用矩阵分块的方法快? 为什么矩阵大小要达到一定程度,矩阵分块算法才有效果?

Part 2: 改变分块大小 (Blocksize)

将 n 的值固定为 10000, 将 blocksize 设置为 50, 100, 200, 500, 1000, 5000 分别多次运行 transpose 程序. **当 blocksize 增加时性能呈现什么变化趋势? 为什么?**

Exercise 4: Memory Mountain

```
code/mem/mountain/mountain.c
     long data[MAXELEMS];
                                 /* The global array we'll be traversing */
     /* test - Iterate over first "elems" elements of array "data" with
                stride of "stride", using 4 x 4 loop unrolling.
      */
     int test(int elems, int stride)
         long i, sx2 = stride*2, sx3 = stride*3, sx4 = stride*4;
         long acc0 = 0, acc1 = 0, acc2 = 0, acc3 = 0;
         long length = elems;
         long limit = length - sx4;
12
         /* Combine 4 elements at a time */
13
        for (i = 0; i < limit; i += sx4) {
   acc0 = acc0 + data[i];</pre>
15
              acc1 = acc1 + data[i+stride];
             acc2 = acc2 + data[i+sx2]:
             acc3 = acc3 + data[i+sx3];
18
20
        /* Finish any remaining elements */
21
        for (; i < length; i+=stride) {
   acc0 = acc0 + data[i];</pre>
         return ((acc0 + acc1) + (acc2 + acc3));
26
27
     /* run - Run test(elems, stride) and return read throughput (MB/s).
               "size" is in bytes, "stride" is in array elements, and Mhz is
30
              CPU clock frequency in Mhz.
32
     double run(int size, int stride, double Mhz)
33
34
         double cycles:
         int elems = size / sizeof(double);
         test(elems, stride);
                                                     /* Warm up the cache */
         cycles = fcyc2(test, elems, stride, 0); /* Call test(elems, stride) */
         return (size / stride) / (cycles / Mhz); /* Convert cycles to MB/s */
40
```

本练习通过测量程序的读吞吐率(MB/s) 讨论存储系统的性能(带宽,Bandwidth)。运行的程序来自于教材《深入理解计算机系统》(CSAPP 3e中文版 P444)。

Test 函数以步长 stride 扫描数组的头 elems 个元素,为提高可用的指令并行性,使用 4*4 展开。Run 函数调用 test 函数,并返回测量出的读吞吐率。Run 函数的参数 size 和 stride 用来控制读序列的时间和空间局部性。Size 值越小,工作集越小,时间局部性越好。Stride 值越小,空间局部性越好。我们给出的程序中,size 从 16KB 变化到 128MB, stride 从 1 变到 15 个元素。每个元素是一个 long long int。

步骤如下:

- \$ cd mountain // 进入 lab3 下的子目录 mountain
- \$ make mountain //编译
- \$./mountain // 运行程序

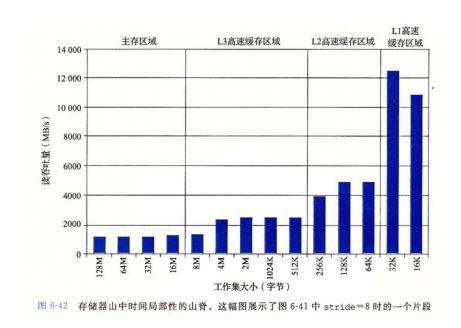
• 请罗列出运行结果。

从运行结果中,模仿下图,固定一个步长(例如 stride=8),罗列出不同工作集大小情况下的读吞吐率. 并总结:

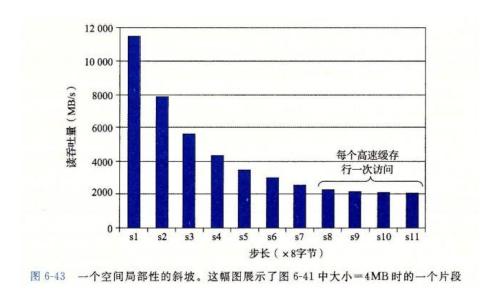
• 程序运行所在的系统,一级高速缓存、二级高速缓存的大小分别为多大? 有三级高速缓存吗? 如果有,容量为多少? 在 windows 下你可安装(cpuz),在 linux 系统下你可以使用命令:

\$ getconf -a | grep CACHE

• **查看系统中高速缓存的配置,并截图。**对比一下你的判断是否和系统配置 一致。



继续观察程序运行结果,固定工作集大小,模仿下图,例如数组长度为 4MB,观察步长从 1 变化到 15 的情况下读数据的吞吐率。回答问题:高速缓存的块大小(block size)是多少?为什么?



Exercise 5: Memory Mountain (附加题,选做)

本练习通过测量程序的平均访存延迟(Memory access latency: 单位 ns) 讨论存储系统的性能。

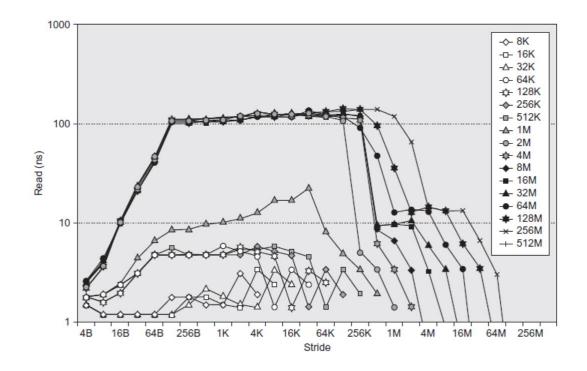
运行的程序来自于参考书:

John L. Hennessy, David A. Patterson. Computer Architecture: A Quantitative Approach, Fifth Edition, 计算机体系结构: 量化研究方法(第5版)电子书 P133

Case Study 2: Putting It All Together: Highly Parallel Memory Systems。Crosscutting Issues: The Design of Memory Hierarchies 问题 2.4

你也可以去这个网站下载该程序: www.hpl.hp.com/research/cacti/aca_ch2_cs2.c

程序按不同的步长(stride)访问不同大小的工作集中的数组元素,重复多次,计算平均访问延迟(单位: ns)。Stride 最小为 4B,最大为 32MB,工作集最小为 4KB,最大为 64MB。 下图是教材作者的实验结果。



对应 Microsoft Visual C++程序可下载自:

www.hpl.hp.com/research/cacti/aca_ch2_cs2.c

该程序简单修改头文件,就可以在 linux 和 windows 上运行。运行时间较长,请耐心等待结果。

从实验结果推断以下信息:

- What are the overall size and block size of the second-level cache?
- What is the miss penalty of the second-level cache?
- What is the associativity of the second-level cache?

- What is the size of the main memory?
- What is the paging time if the page size is 4 KB?

答案如下:

- a. The second-level cache is 1MB and has a 128B block size.
- b. The miss penalty of the second-level cache is approximately 105ns.
- c. The second-level cache is 8-way set associative.
- d. The main memory is 512MB.
- e. Walking through pages with a 16B stride takes 946ns per reference. With 250 such references per page, this works out to approximately 240ms per page.

分析一下为什么是这个答案?

另外, 你还可以考虑以下问题:

- If necessary, modify the code to measure the following system characteristics. Plot the experimental results with elapsed time on the y-axis and the memory stride on the x-axis. Use logarithmic scales for both axes, and draw a line for each cache size.
 - a. What is the system page size?
 - b. How many entries are there in the translation lookaside buffer (TLB)?
 - c. What is the miss penalty for the TLB?
 - d. What is the associativity of the TLB?
- In multiprocessor memory systems, lower levels of the memory hierarchy may not be able to be saturated by a single processor but should be able to be saturated by multiple processors working together. Modify the code and run multiple copies at the same time. Can you determine:
 - a. How many actual processors are in your computer system and how many system processors are just additional multithreaded contexts?
 - b. How many memory controllers does your system have?