

彎曲評論

科技 · 人物 · 潮流



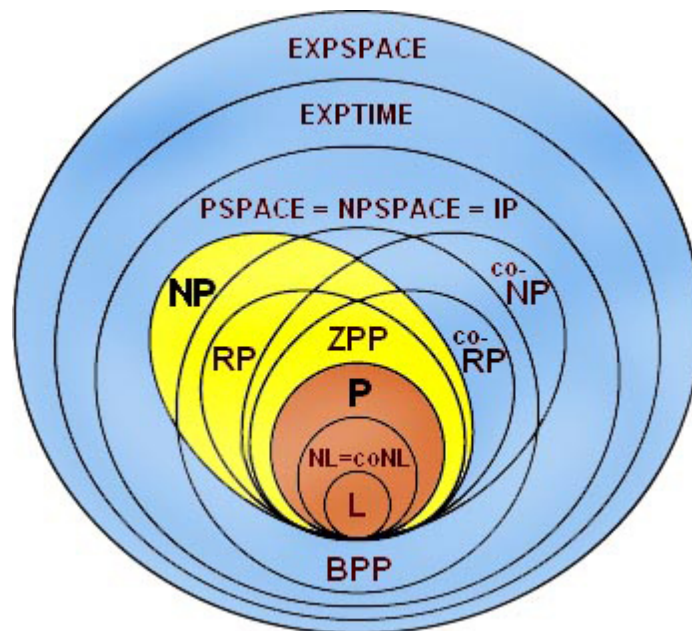
浅谈性能优化方法和技巧

作者：KernelChina

kernelchina@gmail.com

编辑：陈怀临

huailin@gmail.com



1. 前言：

这是一个可以用一本书来讲的话题，用一系列博客来讲，可能会比较单薄一点，这里只捡重要的说，忽略很多细节，当然以后还可以补充和扩展这个话题。

我以前就说过，性能优化有三个层次：

- 系统层次
- 算法层次
- 代码层次

系统层次关注系统的控制流程和数据流程，优化主要考虑如何减少消息传递的个数；如何使系统的负载更加均衡；如何充分利用硬件的性能和设施；如何减少系统额外开销（比如上下文切换等）。

算法层次关注算法的选择（用更高效的算法替换现有算法，而不改变其接口）；现有算法的优化（时间和空间的优化）；并发和锁的优化（增加任务的并行性，减小锁的开销）；数据结构的设计（比如lock-free的数据结构和算法）。

代码层次关注代码优化，主要是cache相关的优化（I-cache, D-cache相关的优化）；代码执行顺序的调整；编译优化选项；语言相关的优化技巧等等。

性能优化需要相关的工具支持，这些工具包括编译器的支持；CPU的支持；以及集成到代码里面的测量工具等等。这些工具主要目的是测量代码的执行时间以及相关的cache miss, cache hit等数据，这些工具可以帮助开发者定位和分析问题。

性能优化和性能设计不同。性能设计贯穿于设计，编码，测试的整个环节，是产品生命周期的第一个阶段；而性能优化，通常是在现有系统和代码基础上所做的改进，属于产品生命周期的后续几个阶段（假设产品有多个生命周期）。性能优化不是重新设计，性能优化是以现有的产品和代码为基础的，而不是推倒重来。性能优化的方法和技巧可以指导性能设计，但两者的方法和技巧不能等同。两者关注的对象不同。性能设计是从正向考虑问题：如何设计出高效，高性能的系统；而性能优化是从反向考虑问题：在出现性能问题时，如何定位和优化性能。性能设计考验的是开发者正向建设的能力，而性能优化考验的是开发者反向修复的能力。两者可以互补。

后续我会就工具，架构，算法，代码，cache等方面展开讨论这个话题，敬请期待。

2. 代码优化：

代码层次的优化是最直接，也是最简单的，但前提是要对代码很熟悉，对系统很熟悉。很多事情做到后来，都是一句话：无他，但手熟尔^^。

在展开这个话题之前，有必要先简单介绍一下Cache相关的内容，如果对这部分内容不熟悉，建议先补补课，做性能优化对Cache不了解，基本上就是盲人骑瞎马。

Cache一般来说，需要关心以下几个方面

1) Cache hierarchy

Cache的层次，一般有L1, L2, L3 (L是level的意思)的cache。通常来说L1, L2是集成在CPU里面的(可以称之为On-chip cache)，而L3是放在CPU外面(可以称之为Off-chip cache)。当然这个不是绝对的，不同CPU的做法可能会不太一样。这里面应该还需要加上 register，虽然register不是cache，但是把数据放到register里面是能够提高性能的。

2) Cache size

Cache的容量决定了有多少代码和数据可以放到Cache里面，有了Cache才有了竞争，才有了替换，才有了优化的空间。如果一个程序的热点(hotspot)已经完全填充了整个Cache，那么再从Cache角度考虑优化就是白费力气了，巧妇难为无米之炊。我们优化程序的目标是把程序尽可能放到Cache里面，但是把程序写到能够占满整个Cache还是有一定难度的，这么大的一个Code path，相应的代码得有多少，代码逻辑肯定是相当的复杂(基本上是不可能，至少我没有见过)。

3) Cache line size

CPU从内存load数据是一次一个cache line；往内存里面写也是一次一个cache line，所以一个cache line里面的数据最好是读写分开，否则就会相互影响。

4) Cache associative

Cache的关联。有全关联(full associative)，内存可以映射到任意一个Cache line；也有N-way 关联，这个就是一个哈希表的结构，N就是冲突链的长度，超过了N，就需要替换。

5) Cache type

有I-cache (指令cache)，D-cache (数据cache)，TLB (MMU的cache)，每一种又有L1, L2等等，有区分指令和数据的cache，也有不区分指令和数据的cache。

更多与cache相关的知识，可以参考这个链接：

http://en.wikipedia.org/wiki/CPU_cache

或者是附件里面的[cache.pdf](#)，里面有一个简单的总结。

代码层次的优化，主要是从以下两个角度考虑问题：

1) I-cache相关的优化

例如精简code path，简化调用关系，减少冗余代码等等。尽量减少不必要的调用。但是

有用还是无用，是和应用相关的，所以代码层次的优化很多是针对某个应用或者性能指标的优化。有针对性的优化，更容易得到可观的结果。

2) D-cache相关的优化

减少D-cache miss的数量，增加有效的数据访问的数量。这个要比I-cache优化难一些。

下面是一个代码优化技巧列表，需要不断地补充，优化和筛选。

1) Code adjacency (把相关代码放在一起)，推荐指数：5颗星

把相关代码放在一起有两个涵义，一是相关的源文件要放在一起；二是相关的函数在object文件里面，也应该是相邻的。这样，在可执行文件被加载到内存里面的时候，函数的位置也是相邻的。相邻的函数，冲突的几率比较小。而且相关的函数放在一起，也符合模块化编程的要求：那就是高内聚，低耦合。

如果能够把一个code path上的函数编译到一起（需要编译器支持，把相关函数编译到一起），很显然会提高I-cache的命中率，减少冲突。但是一个系统有很多个code path，所以不可能面面俱到。不同的性能指标，在优化的时候可能是冲突的。所以尽量做对所以case都有效的优化，虽然做到这一点比较难。

2) Cache line alignment (cache对齐)，推荐指数：4颗星

数据跨越两个cache line，就意味着两次load或者两次store。如果数据结构是cache line对齐的，就有可能减少一次读写。数据结构的首地址cache line对齐，意味着可能有内存浪费（特别是数组这样连续分配的数据结构），所以需要在空间和时间两方面权衡。

3) Branch prediction (分支预测)，推荐指数：3颗星

代码在内存里面是顺序排列的。对于分支程序来说，如果分支语句之后的代码有更大的执行几率，那么就可以减少跳转，一般CPU都有指令预取功能，这样可以提高指令预取命中的几率。分支预测用的就是likely/unlikely这样的宏，一般需要编译器的支持，这样做是静态的分支预测。现在也有很多CPU支持在CPU内部保存执行过的分支指令的结果（分支指令的cache），所以静态的分支预测就没有太多的意义。如果分支是有意义的，那么说明任何分支都会执行到，所以在特定情况下，静态分支预测的结果并没有多好，而且likely/unlikely对代码有很大的侵害（影响可读性），所以一般不推荐使用这个方法。

4) Data prefetch (数据预取)，推荐指数：4颗星

指令预取是CPU自动完成的，但是数据预取就是一个有技术含量的工作。数据预取的依据是预取的数据马上会用到，这个应该符合空间局部性（spatial locality），但是如何知道预取的数据会被用到，这个要看上下文的关系。一般来说，数据预取在循环里面用的比较多，因为循环是最符合空间局部性的代码。

但是数据预取的代码本身对程序是有侵害的（影响美观和可读性），而且优化效果不一定

很明显 (命中 的概率)。数据预取可以填充流水线，避免访问内存的等待，还是有一定的好处的。

5) Memory coloring (内存着色)，推荐指数：不推荐

内存着色属于系统层次的优化，在代码优化阶段去考虑内存着色，有点太晚了。所以这个话题可以放到 系统层次优化里面去讨论。

6) Register parameters (寄存器参数)，推荐指数：4颗星

寄存器做为速度最快的内存单元，不好好利用实在是浪费。但是，怎么用？一般来说，函数调用的参数 少于某个数，比如3，参数是通过寄存器传递的 (这个要看ABI的约定)。所以，写函数的时候，不要 带那么多参数。c语言里还有一个register关键词，不过通常都没什么用处 (没试过，不知道效果，不过 可以反汇编看看具体的指令，估计是和编译器相关)。尝试从寄存器里面读取数据，而不是内存。

7) Lazy computation (延迟计算)，推荐指数：5颗星

延迟计算的意思是最近用不上的变量，就不要去初始化。通常来说，在函数开始就会初始化很多数据，但是 这些数据在函数执行过程中并没有用到 (比如一个分支判断，就退出了函数)，那么这些动作就是浪费了。

变量初始化是一个好的编程习惯，但是在性能优化的时候，有可能就是一个多余的动作，需要综合考虑函数 的各个分支，做出决定。

延迟计算也可以是系统层次的优化，比如COW(copy-on-write)就是在fork子进程的时候，并没有复制父 进程所有的页表，而是只复制指令部分。当有写发生的时候，再复制数据部分，这样可以避免不必要的复制， 提供进程创建的速度。

8] Early computation (提前计算)，推荐指数：5颗星

有些变量，需要计算一次，多次使用的时候。最好是提前计算一下，保存结果，以后再引用，避免每次都 重新计算一次。函数多了，有时就会忽略这个函数都做了些什么，写程序的人可以不了解，但是优化的时候 不能不了解。能使用常数的地方，尽量使用常数，加减乘除都会消耗CPU的指令，不可不查。

9) Inline or not inline (inline函数)，推荐指数：5颗星

Inline or not inline，这是个问题。Inline可以减少函数调用的开销 (入栈，出栈的操作)，但是inline也 有可能造成大量的重复代码，使得代码的体积变大。Inline对debug也有坏处 (汇编和语言对不上)。所以 用这个的时候要谨慎。小的函数 (小于10行)，可以尝试用inline；调用次数多的或者很长的函数，尽量不要用inline。

10) Macro or not macro (宏定义或者宏函数)，推荐指数：5颗星

Macro和inline带来的好处，坏处是一样的。但我的感觉是，可以用宏定义，不要用宏函数。用宏写函数， 会有很多潜在的危险。宏要简单，精炼，最好是不要用。中看不中用。

11) Allocation on stack (局部变量) , 推荐指数 : 5颗星

如果每次都要在栈上分配一个1K大小的变量, 这个代价是不是太大了哪? 如果这个变量还需要初始化(因为值是随机的), 那是不是更浪费了。全局变量好的一点是不需要反复的重建, 销毁; 而局部变量就有这个 坏处。所以避免在栈上使用数组等变量。

12) Multiple conditions (多个条件的判断语句) , 推荐指数 : 3颗星

多个条件判断时, 是一个逐步缩小范围的过程。条件的先后, 决定了前面的判断是否多余的。根据code path 的情况和条件分支的几率, 调整条件的顺序, 可以在一定程度上减少code path的开销。但是这个工作做起来有点难度, 所以通常不推荐使用。

13) Per-cpu data structure (非共享的数据结构) , 推荐指数 : 5颗星

Per-cpu data structure 在多核, 多CPU或者多线程编程里面一个通用的技巧。使用Per-cpu data structure的目的是避免共享变量的锁, 使得每个CPU可以独立访问数据而与其他CPU无关。坏处是会 消耗大量的内存, 而且并不是所有的变量都可以per-cpu化。并行是多核编程追求的目标, 而串行化 是多核编程里面最大的伤害。有关并行和串行的话题, 在系统层次优化里面还会提到。

局部变量肯定是thread local的, 所以在多核编程里面, 局部变量反而更有好处。

14) 64 bits counter in 32 bits environment (32位环境里的64位counter) , 推荐指数 : 5颗星

32位环境里面用64位counter很显然会影响性能, 所以除非必要, 最好别用。有关counter的优化可以多 说几句。counter是必须的, 但是还需要慎重的选择, 避免重复的计数。关键路径上的counter可以使用 per-cpu counter, 非关键路径(exception path) 就可以省一点内存。

15) Reduce call path or call trace (减少函数调用的层次) , 推荐指数 : 4颗星

函数越多, 有用的事情做的就越少(函数的入栈, 出栈等)。所以要减少函数的调用层次。但是不应该 破坏程序的美观和可读性。个人认为好程序的首要标准就是美观和可读性。不好看的程序读起来影响心 情。所以需要权衡利弊, 不能一个程序就一个函数。

16) Move exception path out (把exception处理放到另一个函数里面) , 推荐指数 : 5颗星

把exception path和critical path放到一起(代码混合在一起), 就会影响critical path的cache性能。 而很多时候, exception path都是长篇大论, 有点喧宾夺主的感觉。如果能把critical path和 exception path完全分离开, 这样对i-cache有很大帮助。

17) Read, write split (读写分离) , 推荐指数 : 5颗星

在[cache.pdf](#)里面提到了伪共享(false sharing), 就是说两个无关的变量, 一个读, 一个写, 而这两个变量在一个cache line里面。那么写会导致cache line失效(通常是在多核编程里面, 两个变量 在不同的core上引用)。读写分离是一个很难运用的技巧, 特别是

在code很复杂的情况下。需要不断地调试，是个力气活（如果有工具帮助会好一点，比如cache miss时触发cpu的exception处理之类的）。

18) Reduce duplicated code（减少冗余代码），推荐指数：5颗星

代码里面的冗余代码和死代码(dead code)很多。减少冗余代码就是减小浪费。但冗余代码有时又是必不可少（copy-paste太多，尾大不掉，不好改了），但是对critical path，花一些功夫还是必要的。

19) Use compiler optimization options（使用编译器的优化选项），推荐指数：4颗星

使用编译器选项来优化代码，这个应该从一开始就进行。写编译器的人更懂CPU，所以可以放心地使用。编译器优化有不同的目标，有优化空间的，有优化时间的，看需求使用。

20) Know your code path（了解所有的执行路径，并优化关键路径），推荐指数：5颗星

代码的执行路径和静态代码不同，它是一个动态的执行过程，不同的输入，走过的路径不同。我们应该能区分出主要路径和次要路径，关注和优化主要路径。要了解执行路径的执行流程，有多少个锁，多少个原子操作，有多少同步消息，有多少内存拷贝等等。这是性能优化里面必不可少，也是唯一正确的途径，优化的过程，也是学习，整理知识的过程，虽然有时很无聊，但有时也很有趣。

代码优化有时与编程规则是冲突的，比如直接访问成员变量，还是通过接口来访问。编程规则上肯定是说要通过接口来访问，但直接访问效率更高。还有就是许多ASSERT之类的代码，加的多了，也影响性能，但是不加又会给debug带来麻烦。所以需要权衡。代码层次的优化是基本功课，但是指望代码层次的优化来解决所有问题，无疑是缘木求鱼。

从系统层次和算法层次考虑问题，可能效果会更好。

代码层次的优化需要相关工具的配合，没有工具，将会事倍功半。所以在优化之前，先把工具准备好。有关工具的话题，会在另一篇文章里面讲。

还有什么，需要好好想想。这些优化技巧都是与c语言相关的。对于其他语言不一定适用。每个语言都有一些与性能相关的编码规范和约定俗成，遵守就可以了。有很多Effective, Exceptional系列的书籍，可以看看。

代码相关的优化，着力点还是在代码上，多看，多想，就会有收获。

参考资料：

1) http://en.wikipedia.org/wiki/CPU_cache

2) [Effective C++: 55 Specific Ways to Improve Your Programs and Designs \(3rd Edition\)](#)

3) [More Effective C++: 35 New Ways to Improve Your Programs and Designs](#)

4) [Effective STL: 50 Specific Ways to Improve Your Use of the Standard Template Library](#)

5) [Effective Java \(2nd Edition\)](#)

6) [Effective C# \(Covers C# 4.0\): 50 Specific Ways to Improve Your C# \(2nd Edition\)](#)
(Effective Software Development Series)

7) [The Elements of Cache Programming Style](#)

3. 工具优化：

“工欲善其事，必先利其器”（孔子），虽然“思想比工具更重要”（弯曲网友），但是，如果没有工具支持，性能优化就会非常累。思想不好掌握，但是使用工具还是比较好学习的，有了工具支持，可以让初级开发者更容易入门。

性能优化用到的工具，需要考虑哪些方面的问题？

1) 使用工具是否需要重新编译代码？

一般来说，性能优化工具基本上都需要重新编译代码。因为在生产环境里面使用的image，应该是已经优化过的image。不应该在用户环境里面去调试性能问题。但Build-in的工具有一个好处就是性能测试所用的image和性能调试所用的image是相同的，这样可以避免重新编译所带来的误差。

2) 工具本身对测量结果的影响

如果是Build-in的工具，需要减小工具对性能的影响，启用工具和不启用工具对性能的影响应该在一定范围之内，比如5%，否则不清楚是工具本身影响性能还是被测量的代码性能下降。

如果是需要重新编译使用的工具，这里的测试是一个相对值，不能做为性能指标的依据。因为编译会修改代码的位置，也可能会往代码里面加一个测量函数，它生成的image和性能测试的image不一样。

在这里要列出几个我用过的Linux工具，其他系统应该也有对应的工具，读者可以自己搜索。

性能测试工具一般分这么几种

1) 收集CPU的performance counter。CPU里面有很多performance counter，打开之后，会记录CPU某些事件的数量，比如cache miss, 指令数，指令时间等等。这些counter需要编程才能使用。测量哪一段代码完全由自己掌握。

2) 利用编译器的功能，在函数入口和出口自动加回调函数，在回调函数里面，记录入口和出口的时间。收集这些信息，可以得到函数的调用流程和每个函数所花费的时间。

3) 自己在代码里面加入时间测量点，测量某段代码执行的时间。这种工具看起来和#1的作用差不多，但是由于performance counter编程有很多限制，所以这种工具有时还是有用的。

在Linux里面，我们经常会用到

1) Oprofile

Oprofile已经加入了linux的内核代码库，所以不需要打patch，但是还需要重新编译内核才可以使用。这是使用最广泛的linux工具，网上有很多使用指南，读者可以自己搜索参考。

<http://oprofile.sourceforge.net/news/>

<http://people.redhat.com/wcohen/Oprofile.pdf>

2) KFT and Gprof

KFT是kernel的一个patch，只对kernel有效；Gprof是gcc里面的一个工具，只对用户空间的程序有效。这两个工具都需要重新编译代码，它们都用到了gcc里面的finstrument-functions选项。编译时会在函数入口，出口加回调函数，而且inline函数也会改成非inline的。它的工作原理可以参考：

<http://blog.linux.org.tw/~jserv/archives/001870.html>

<http://blog.linux.org.tw/~jserv/archives/001723.html>

http://elinux.org/Kernel_Function_Trace

http://www.network-theory.co.uk/docs/gccintro/gccintro_80.html

个人认为这是一个非常有用的工具，对读代码也有帮助，是居家旅行的必备。这里还有一个slide比较各种工具的，可以看看。



Learning the Kernel and Finding Performance Problems with KFI

Tim Bird
Sony Electronics, Inc.

June 11, 2005

CELF International Technical Conference, Yokohama, Japan

1

3) Performance counter

<http://anton.ozlabs.org/blog/2009/09/04/using-performance-counters-for-linux/>

Linux performance counter，用于收集CPU的performance counter，已经加入了内核代码库。通常来说，performance counter的粒度太大，基本没有什么用处，因为没法定位问题出在哪里；如果粒度太小，就需要手工编程，不能靠加几个检查点就可以了。所以还是要结合上面两个工具一起用才有好的效果。

工具解决哪些问题？

1) 帮助建立基线。没有基线，就没办法做性能优化。性能优化是个迭代的过程，指望一次搞定是不现实的。

2) 帮助定位问题。这里有两个涵义：一是性能问题出现在什么地方，是由哪一段代码引

起的；二是性能问题的原因，cache miss，TLB miss还是其他。

3) 帮助验证优化方案。优化的结果应该能在工具里面体现出来，而不是靠蒙。

就这些了，还有什么补充？

参考资料

1) <http://software.intel.com/en-us/articles/intel-microarchitecture-codename-nehalem-performance-monitoring-unit-programming-guide/>

2) <http://www.celinuxforum.org/CelfPubWiki/KernelInstrumentation>

3) [Continuous Profiling: Where Have All the Cycles Gone?](#)

4. 系统优化：

从系统层次去优化系统往往有比较明显的效果。但是，在优化之前，我们先要问一问，能否通过扩展系统来达到提高性能的目的，比如：

- Scale up: 用更强的硬件替代当前的硬件
- Scale out: 用更多的部件来增强系统的性能

使用更强的硬件当然和优化没有半点关系，但是如果这是一个可以接受的方案，为什么不用这个简单易行的方案哪？替换硬件的风险要比改架构，改代码的风险小多了，何乐而不为？

Scale out的方案就有一点麻烦。它要求系统本身是支持scale out，或者把系统优化成可以支持scale out。不管是哪一种选择，都不是一个简单的选择。设计一个可以scale out的系统已经超出了本文所要关注的范围，但是，scale out应该是系统优化的一个重要方向。

下面会讨论一些常见的系统优化的方法，如果还有其他没有提到的，也欢迎读者指出来。

1) Cache

- Cache是什么？Cache保存了已经执行过的结果。
- Cache为什么有效？一是可以避免计算的开销（比如SQL查询的开销）；二是离计算单元更近，所以访问更快（比如CPU cache）。
- Cache的难点在哪里？一是快速匹配，这涉及到匹配算法选择（一般用哈希表），Cache容量（哈希表的容量影响查找速度）；二是替换策略（一般使用LRU或者随机替换等等）。
- Cache在哪些情况下有效？毫无疑问，时间局部性，也就是当前的结果后面会用到，如果没有时间局部性，Cache就不能提高性能，反而对性能和系统架构有害处。所以在系统设计之初，最好是审视一下数据流程，再决定是否引入Cache层。

2) Lazy computing

Lazy computing（延迟计算），简而言之，就是不要做额外的事情，特别是无用

的事情。最常见的一个例子就是COW(copy on write)，可以参考这个链接<http://en.wikipedia.org/wiki/Copy-on-write>。

- COW是什么？写时复制。也就是说fork进程时，子进程和父进程共享相同的代码段和数据段，如果没有写的动作发生，就不要为子进程分配新的数据段（通常在fork之后，会有exec，用新的代码段和数据段替换原来的代码段和数据段，所以复制父进程的数据段是没有用的）。
- COW为什么有效？一是可以节省复制内存的时间，二是可以节省内存分配的时间（到真正需要时再分配，虽然时间不会减少，但是CPU的使用更加均匀，避免抖动）。
- COW的难点在哪里？一是引用计数，多个指针指向同一块内存，如果没有引用计数，内存无法释放；二是如何知道哪块内存是可以共享的？（在fork的例子中，父进程，子进程的关系非常明确，但是在有些应用里面，需要查找能够共享的内存，查找需要花时间）

Lazy computing在哪些情况下有效？目前能想到的只有内存复制。用时分配内存算不算哪？用时分配内存不能节省时间，但是可以节省空间。静态内存对时间性能有好处；动态内存对空间性能有好处。就看目标是优化哪个性能了。

3) Read ahead

Read ahead（预读），也可以称之为pre-fetch（预取）。就是要提前准备所需要的数据，避免使用时的等待。

- Read ahead是什么？可以参考<http://en.wikipedia.org/wiki/Readahead>，这个是讲文件预读的。CPU里面也有pre-fetch（CPU预取需要仔细安排，最好是能够填充流水线，所以需要多次尝试才有结果）。
- Read ahead为什么有效？Read ahead可以减少等待内存的时间。其实相当于把多个读的动作集成为一个。这个和网络里面的buffering或者sliding window有异曲同工之妙。停-等协议是最简单的，但是效率也最低。
- Read ahead的难点在哪里？预读多少才合适？预读窗口的大小需要根据负载，文件使用的多少等因素动态调整。预测的成功与否关系的性能。所以这并不是一个简单的优化方法。
- Read ahead在哪些情况下有效？毫无疑问，空间局部性。没有空间局部性，read ahead就失去了用武之地。用错了，反而会降低性能。

4) Hardware assist

Hardware assist（硬件辅助），顾名思义，就是用硬件实现某些功能。常见的，比如加密，解密；正则表达式或者DFA engine，或者规则查找，分类，压缩，解压缩等等。逻辑简单，功能确定，CPU intensive的工作可以考虑用硬件来代替。

- Hardware assist为什么有效？协处理器可以减轻CPU的工作，而且速度比CPU做要快（这个要看情况，并不是任何情况下都成立）。Hardware assist和Hardware centric的设计完全不同，不能混为一谈。在Hardware assist的设计里面，主要工作还是由软件完成；而hardware centric就是基于ASIC的设计方案，大部分工作是有硬件来完成。
- Hardware assist的难点在哪里？一是采用同步还是异步的方式与硬件交互（通常是异步）；二是如何使硬件满负荷工作，同时又避免缓冲区溢出或丢弃（这个要安排好硬件和软件节奏，使之协调工作）；还有就是硬件访问内存的开销（尽量硬件本身所带的内存，如果有的话）。

5) Asynchronous

Asynchronous（异步）。同步，异步涉及到消息传递。一般来说，同步比较简单，性能稍低；而异步比较复杂，但是性能较高。

- Asynchronous是什么？异步的含义就是请求和应答分离，请求和应答可以由不同的进程或线程完成。比如在TCP协议的实现里面，如果滑动窗口是1，那么每次只能发送一个字节，然后等待应答；如果增加滑动窗口，那么一次可以发送多个字节，而无需等待前一个字节的应答。这样可以提高性能。
- Asynchronous为什么有效？异步消除了等待的时间，可以更有效利用带宽。
- Asynchronous的难点是什么？一是如何实现分布式的状态机？由于请求和应答双方是独立的，所以要避免状态之间有依赖关系，在无法消除状态之间的依赖关系时，必须使用同步消息（比如三次握手）；二是应答来了之后，如果激活原来的执行过程，使之能够继续执行。
- Asynchronous在哪些情况下有效？很明显，状态之间不能有依赖关系，同时需要足够的带宽（或者窗口）。

6) Polling

Polling（轮询）。Polling是网络设备里面常用的一个技术，比如Linux的NAPI或者epoll。与之对应的是中断，或者是事件。

- Polling为什么有效？Polling避免了状态切换的开销，所以有更高的性能。
- Polling的难点是什么？如果系统里面有多种任务，如何在polling的时候，保证其他任务的执行时间？Polling通常意味着独占，此时系统无法响应其他事件，可能会造成严重后果。
- Polling在哪些情况下有效？凡是能用事件或中断的地方都能用polling替代，是否合理，需要结合系统的数据流程来决定。

7) Static memory pool

Static memory pool（静态内存）。如前所述，静态内存有更好的性能，但是适应性较

差（特别是系统里面有多个任务的时候），而且会有浪费（提前分配，还没用到就分配了）。

- Static memory pool为什么有效？它可以使内存管理更加简单，避免分配和是否内存的开销，并且有利于调试内存问题。
- Static memory pool的难点在哪里？分配多大的内存？如何避免浪费？如何实现O(1)的分配和释放？如何初始化内存？
- Static memory pool在哪些情况下有效？一是固定大小的内存需求（通常与系统的capacity有关），内存对象的大小一致，并且要求快速的分配和释放。

系统层次的优化应该还有很多方法，能想起来的就这么多了（这部分比较难，酝酿了很久，才想起来这么一点东西^^），读者如果有更好的方法，可以一起讨论。性能优化是关注实践的工作，任何纸上谈兵都是瞎扯，与读者共勉。

参考资料：

- 1 : http://en.wikipedia.org/wiki/Copy_on_write
- 2 : <http://en.wikipedia.org/wiki/Readahead>
- 3 : http://en.wikipedia.org/wiki/Sliding_window
- 4 : http://en.wikipedia.org/wiki/Asynchronous_I/O
- 5 : <http://en.wikipedia.org/wiki/Coprocessor>
- 6 : [http://en.wikipedia.org/wiki/Polling_\(computer_science\)](http://en.wikipedia.org/wiki/Polling_(computer_science))
- 7 : http://en.wikipedia.org/wiki/Static_memory_allocation
- 8 : http://en.wikipedia.org/wiki/Program_optimization
- 9 : http://en.wikipedia.org/wiki/Scale_out

5. 算法优化

算法的种类和实现浩如烟海，但是在这篇文章里面，不讨论单核，单线程的算法，而是讨论多核，多线程的算法；不讨论所有的算法类型（这个不是本文作者能力范围之内的事），而是讨论在多核网络设备里面常见的算法，以及可能的优化途径，这些途径有些经过了验证，有些还是处于想法阶段，暂时没有实现数据的支持。

多核算法优化的目标无非两种：lock-free和lock-less。

lock-free是完全无锁的设计，有两种实现方式：

- Per-cpu data，顾名思义，每个核或者线程都有自己私有的数据结构（这里的私有和thread local data是有区别的，这里的私有是逻辑上私有，并不意味着别的线程无法访问这些数据；而thread local data是线程私有的数据结构，别的线程是无法访问的。当然，不管是逻辑上私有，还是物理上私有，把共享数据转化成线

程私有数据，就可以避免锁，避免竞争)。全局变量是共享的，而局部变量是私有的，所以多使用局部变量，同样可以达到无锁的目的。

- CAS based，CAS是compare and swap，这是一个原子操作（spinlock的实现同样需要compare and swap，但区别是spinlock只有两个状态LOCKED和UNLOCKED，而CAS的变量可以有多个状态）；其次，CAS的实现必须由硬件来保障（原子操作），CAS一次可以操作32 bits，也有MCAS，一次可以比较修改一块内存。基于CAS实现的数据结构没有一个统一，一致的实现方法，所以有时不如lock based的算法那么简单，直接，针对不同的数据结构，有不同的CAS实现方法，读者可以自己搜索。

lock-less的目的是减少锁的争用（contention），而不是减少锁。这个和锁的粒度（granularity）相关，锁的粒度越小，等待的时间就越短，并发的时间就越长。

锁的争用，需要考虑不同线程在获取锁后，会执行哪些不同的动作。以session pool的分配释放为例：假设多个线程都会访问同一个session pool，分配或者释放session。session pool是个tailq，分配在head上进行；而释放在tail上进行。

如果多个线程同时访问session pool，需要一个spinlock来保护这个session pool。那么分配和释放两个不同的动作，相互之间就会有争用，而且多个线程上的分配，或者释放本身也会有争用。

现在我们可以考虑分配用一个锁，释放大用一个锁，生成一个双端队列，这样可以减少分配和释放之间的争用。

<http://www.parallellabs.com/2010/10/25/practical-concurrent-queue-algorithm/>（参考这篇文章）。

也可以考虑用两个pool，分配一个pool，释放一个pool，在分配pool用完之后，交换两个pool的指针（这时要考虑两个pool都是空的情况，这里只是减少了分配和释放的争用，但不能完全消除这种争用）。

不管是lock-based还是CAS-based (lock-free)的数据结构，都需要一个状态机。不同状态下，做不同的事，而增加锁的粒度，也就是增加了状态机的数量（不是状态的数量），减小状态保护的范。这个需要在实践中体会。

参考资料：

1：http://en.wikipedia.org/wiki/Lock-free_and_wait-free_algorithms

2：<http://yongsun.me/2010/>

[01/%E4%BD%BF%E7%94%A8cas%E5%AE%9E%E7%8E%B0lock-free%E7%9A%84%E4%B8%80%E4%B8%AA%E7%B1%BB%E6%AF%94/](http://www.parallellabs.com/2010/10/25/practical-concurrent-queue-algorithm/)

3：<http://www.cppblog.com/johndragon/archive/2010/01/08/105207.html>

4：<http://kb.cnblogs.com/page/45904/>

6. 总结

性能优化这个话题可大可小。从大的方面来说，在系统设计之初，需要考虑硬件的选择，操作系统的选择，基础软件平台的选择；从小到方面来说，每个子系统的设计，算法选择，代码怎么写，如何使用编译器的选项，如何发挥硬件的最大性能等等。本系列关注的是在给定硬件平台，给定操作系统和基础软件平台的情况下，如何优化代码，简而言之，就是关注小的方面。

在给定硬件平台的情况下，如何发挥硬件的最大效能？前提是需要对硬件平台很熟悉。如何分离硬件相关代码和硬件无关的代码是一个很重要的技能。针对某一硬件平台优化固然是好，但是如果代码都是硬件相关的，就失去了可移植性，软件的性能不一定高。

性能优化只是系统的一个方面，它会和系统的其他要求有冲突，比如

- 可读性：性能优化不能影响可读性，看起来不怎么漂亮的代码，没有人愿意维护
- 模块化：性能优化往往需要打破模块的边界，想想这是否值得
- 可移植：隔离硬件相关的代码，尽量使用统一的API
- 可维护：许多性能优化的技巧，会导致后来维护代码的人崩溃

需要在性能优化和上述的几个要求之间做出tradeoff，不能一意孤行。

性能优化的目标是什么？不外乎两个：

- 时间性能：减小系统执行的时间
- 空间性能：减小系统占用的空间

那么我们优化的策略，首先就是对系统进行分解，测量：

- 分解：系统包含的子系统，执行路径，函数，指令等等
- 测量：每个子系统，执行路径，函数，指令所花费的时间和空间

然后，选取执行次数最多，消耗时间最长的函数进行优化（这里需要指出的是，消耗时间最长的函数并不一定就是优化的对象，这个需要放到某个执行路径上去考察，优化最常使用的执行路径）。

对于单核和多核的优化，有什么不同？以cache miss为例，在单核上

- I-cache miss的原因是什么？一是代码路径太长，以至于超出了cache的容量，cache需要替换；二是多个执行路径之间相互交替，cache需要替换；三是I-cache, D-cache互相踩。（对于i-cache的优化，基本上没有什么可遵循的规则。最有效的还是：一，减少无用的代码；二，减少冗余的代码；三，减少函数

调用的开销；4，快速路径短小精干，相关代码相邻；5，相关代码放到一个段里面等等)

- D-cache miss的原因是什么？一是数据结构太大，超出了cache的容量（大数组，长链表都会有这个问题，比较之下，还是数组更让人放心一点）；二是多个数据结构之间相互踩（问题是一个执行路径，需要访问那么多数据吗？如果是，这个路径是不是太复杂了一点）；三是D-cache和I-cache的冲突（这个不好说，系统里面会出现这种模式的cache miss吗？）

在多核上，cache miss会有什么新的特点？

- I-cache miss：多核有独立的L1 cache，共享的L2/L3 cache。如果多条执行路径同时进行，cache的冲突几率就会增大。但是这是没办法的事情，总不能什么事都不做吧。所以，对i-cache的优化，关注快速路径就可以了，不要把精力都花费在这个上面
- D-cache miss：锁，原子操作，伪共享等都会引起多核上的D-cache miss。这是多核优化时需要关注的重点。优化的策略也很直接，就是尽量减少锁，原子操作，伪共享等。多核的所有冲突都是由共享引起的，所以要区分出哪些是必须共享的，哪些是可以per thread的。并行优化与应用有关，需要注意的是，优化是否对所有用例都有效？做不好，可能顾此失彼。

性能优化必备技能

- 熟悉系统执行路径：可以通过读代码或者使用profiling工具学习代码，要思考执行路径上不合理的地方，看看哪里可以减少，哪里可以合并。熟悉系统执行路径是性能优化的基础。
- 熟悉测量工具：顺手的工具必不可少
- 常用的代码优化技巧和策略：针对不同的语言，不同的平台，使用与之相应的技巧和策略

学习性能优化是一个不断积累的过程，在这个过程中，总结和学习自己用的顺手的工具和技巧，不断尝试，不断思考，就会有收获（感谢teltalk.org读者的评论，弯曲评论的精华在评论，思想碰撞才有火花）。

参考资料：

- 1: http://en.wikipedia.org/wiki/Program_optimization
- 2: <http://www.agner.org/optimize/>
- 3: [Code Optimization – Effective Memory Usage](#)
- 4: [Hacker's Delight](#)