粉丝日志

跨界的IT博客|Hadoop家族, R, RHadoop, Nodejs, AngularJS, NoSQL, IT金融

R语言实践 »

OpenBlas让R的矩阵计算加速

@晒粉丝 @每日中国天气

OpenBlas让R的矩阵计算加速

Posted: Sep 24, 2015 R的极客理想系列文章,涵盖了R的思想,使用,工具,创新等的一系列要点,以我个人的学习和体验去诠释 R的强大。

Tags:
blas
cpu
matrix
openBlas

R

R语言作为统计学一门语言,一直在小众领域闪耀着光芒。直到大数据的爆发,R语言变成了一门炙手可热的数据分析的利器。随着越来越多的工程背景的人的加入,R语言的社区在迅速扩大成长。现在已不仅仅是统计领域,教育,银行,电商,互联网....都在使用R语言。

要成为有理想的极客,我们不能停留在语法上,要掌握牢固的数学,概率,统计知识,同时还要有创新精神,把R语言发挥到各个领域。让我们一起动起来吧,开始R的极客理想。

Comments:

2 Comments

关于作者:

张丹(Conan), 程序员Java,R,Javascript

weibo: @Conan_Z blog: http://blog.fens.me email: bsspirit@gmail.com

转载请注明出处:

http://blog.fens.me/r-martix-openblas/



前言

昨天在IBM的大会上,又一次见到了OpenBlas主题的分享,这次必须要试一下。我第一次了解OpenBlas是在 2年前的R语言大会上,听到了OpenBlas的各种优势,不过听完也就过去了。2年后再来这个项目,团队成员 稳定,项目进展顺利,已经广泛接受,再不尝试一下就真的要落伍了。

目录

- 1. OpenBlas介绍
- 2. R和OpenBlas的安装
- 3. 让R语言加速

1. OpenBlas介绍

OpenBlas是一个开源项目,是由 中科院软件所并行软件与计算科学实验室 发起的基于GotoBLAS2 1.13 BSD版的开源BLAS库高性能实现。

BLAS(Basic Linear Algebra Subprograms 基础线性代数程序集)是一个应用程序接口(API)标准,用以规范发布基础线性代数操作的数值库(如矢量或矩阵乘法)。该程序集最初发布于1979年,并用于建立更大的数值程序包(如LAPACK)。在高性能计算领域,BLAS被广泛使用。例如,LINPACK的运算成绩则很大程度上取决于BLAS中子程序DGEMM的表现。为提高性能,各軟硬件厂商则针对其產品对BLAS接口实现进行高度优化。

项目主页: http://www.openblas.net/

站内导航

R的极客理想系列文章

从零开始nodejs系列文章

用IT技术玩金融系列文章

跨界知识聚会系列文章

Hadoop家族系列文章

AngularJS体验式编程系列文章

RHadoop实践系列文章

无所不能的Java系列文章

ubuntu实用工具系列文章

R利剑NoSQL系列文章

MongoDB部署实验系列文章

让Hadoop跑在云端系列文章

自己搭建VPS系列文章

架构师的信仰系列文章

算法为王系列文章

我的博客我的SEO系列文章

创造可视化系列文章

创业者的囧境系列文章

写作计划列表

关于站长 投放广告

投放厂行

最新评论

imshuai on 关于站长

Dan Zhang on Nginx反向代理 Websocket

Ruhi varma on 关于站长

流民 on Nginx反向代理Websocket

流民 on Nginx反向代理Websocket

Dan Zhang on 图书出版《R的极客理想-量化投资篇》

®γσ Lian Hu, ENG on 图书出版《R的极客理想-量化投资篇》

2017WOT全球软件开发技术峰会:面向数据的思维模式和R语言编程 | 粉丝日志 on 用R语言把数据玩出花样

2017WOT全球软件开发技术峰会:面向数据的思维模式和R语言编程 | 粉丝日志 on 跨界知识聚会系列文章

用R语言把数据玩出花样 | 粉丝日志 on R 语言解读一元线性回归模型

liheng peng on Socket.io在线聊天室

jiangsheng on R语言构建配对交易量化

jiangsheng on R语言构建配对交易量化 植刑

yz4d2 on Socket.io在线聊天室

图书出版《R的极客理想-量化投资篇》|

•

2. R和OpenBlas的安装

OpenBlas可以为各种语言底层,提供矩阵计算的性能提升,那么让我们把R和OpenBlas结合试试吧!

本机的系统环境:

Linux Ubuntu 14.01.1

CPU 双核 Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2650 v2 @ 2.60GHz

内存 4G

通过命令查看系统参数

操作系统

~ cat /etc/issue

Ubuntu 14.04.1 LTS \n \1

CPU

cat /proc/cpuinfo

processor : 0

vendor_id : GenuineIntel

cpu family : 6 model : 62

model name : Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2650 v2 @ 2.60GHz

stepping : 4 microcode : 0x428 сри MHz : 2600.048 cache size : 20480 KB physical id : 0 : 2 siblings core id : 0 cpu cores : 2 apicid : 0

initial apicid : 0
fpu : yes
fpu_exception : yes
cpuid level : 13
wp : yes

bogomips : 5200.09 clflush size : 64 cache_alignment : 64

address sizes : 46 bits physical, 48 bits virtual

power management:

processor : 1

vendor_id : GenuineIntel

: 4

cpu family : 6 model : 62

stepping

model name : Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2650 v2 @ 2.60GHz

microcode : 0x428 : 2600.048 cpu MHz cache size : 20480 KB physical id : 0 siblings : 2 core id : 1 : 2 cpu cores : 2 initial apicid : 2 : yes fpu fpu_exception : yes cpuid level : 13

wp : yes

bogomips : 5200.09 clflush size : 64 cache_alignment : 64

address sizes : 46 bits physical, 48 bits virtual

power management:

内存

 $^{\sim}$ cat /proc/meminfo

MemTotal: 4046820 kB
MemFree: 1572372 kB
Buffers: 40588 kB

粉丝日志 on 跨界知识聚会系列文章

最新文章

2017WOT全球软件开发技术峰会:面向 数据的思维模式和R语言编程

图书出版《R的极客理想-量化投资篇》

2017微软技术暨生态大会:R语言搭建 多因子体系

回测好,为什么实盘不靠谱?

R语言数据科学新类型tibble

用R语言把数据玩出花样

新一代Node.js的Web开发框架Koa2

在Ubuntu上安装IPSEC VPN服务

2017CDAS中国数据分析师行业峰会: 用R语言解读股利贴现模型

2017微软MVP:在AWS上部署免费的 Shiny应用

在AWS上部署免费的Shiny应用

2017河北民族师范学院:大数据时代的 变革

2017猎奇金融大数据:用R语言开始量 化投资

用R语言开始量化投资

技术大牛如何寻找下一个风口

算法,如何改变命运

Angular2新的体验

R语言解读资本资产定价模型CAPM

用数据解读摩羯智投

2016中国软件技术大会:用R语言进行 投资组合管理

```
Cached:
               709684 kB
SwapCached:
                 0 kB
            1953940 kB
Active:
 Inactive:
              418084 kB
Active(anon): 1621840 kB
Inactive(anon): 5732 kB
Active(file): 332100 kB
 Inactive(file): 412352 kB
Unevictable:
                 0 kB
Mlocked:
              0 kB
0 kB
SwapTotal:
 SwapFree:
             o kB
24 kB
Dirty:
                  0 kB
Writeback:
 AnonPages: 1623792 kB
          34936 kB
Mapped:
 Shmem:
                5828 kB
              58024 kB
Slab:
SReclaimable: 45252 kB
              12772 kB
SUnreclaim:
KernelStack: 1512 kB
PageTables: 8980 kB
 NFS_Unstable:
                   0 kB
                  0 kB
Bounce: 0 kB
WritebackTmp: 0 kB
CommitLimit: 2023408 kB
Committed_AS: 2556460 kB
 VmallocTotal: 34359738367 kB
VmallocUsed:
              9664 kB
VmallocChunk: 34359723308 kB
HardwareCorrupted: 0 kB
AnonHugePages: 1562624 kB
HugePages_Total: 0
HugePages_Free:
                 0
HugePages_Rsvd:
HugePages_Surp: 0
Hugepagesize: 2048 kB
DirectMap4k: 28672 kB
DirectMap2M: 4296704 kB
4
```

首先,我们要安装R语言的运行环境,在Linux Ubuntu中一条命令就可以搞定。

```
# 安装R语言
~ sudo apt-get install r-base
#查看R语言的版本
~ R --version
R version 3.2.2 (2015-08-14) -- "Fire Safety"
Copyright (C) 2015 The R Foundation for Statistical Computing
Platform: x86_64-pc-linux-gnu (64-bit)
\ensuremath{\text{R}} is free software and comes with ABSOLUTELY NO WARRANTY.
You are welcome to redistribute it under the terms of the \,
GNU General Public License versions 2 or 3.
For more information about these matters see
http://www.gnu.org/licenses/.
```

我们安装的R语言最新版本是3.2.2。

接下来,我们跑一个矩阵的计算,让2个3000行列的方阵相乘。

```
# 启动R
~ R
# 方阵相乘
> x <- matrix(1:(3000 * 3000), 3000, 3000)
# 计算耗时
> system.time(tmp <- x %*% x)
  user system elapsed
 33 329 0 332 33 788
```

接下来,我们安装OpenBlas来提高计算性能。在Ubuntu中安装OpenBlas非常简单,只需要一条命令就可以 搞定。

~ sudo apt-get install libopenblas-base

切换blas的计算引擎,使用openblas替换libblas。

 $^{\sim}$ sudo update-alternatives --config libblas.so.3

There are 2 choices for the alternative libblas.so.3 (providing /usr/lib/libblas.so.3).

Selection	Path	Priority	Status
* 0	/usr/lib/openblas-base/libblas.so.3	40	auto mode
1	/usr/lib/libblas/libblas.so.3	10	manual mode
2	/usr/lib/openblas-base/libblas.so.3	40	manual mode

Press enter to keep the current choice[*], or type selection number: 0

选择0,使用openblas-base引擎。

我们重新打开R运行环境,再次执行刚才的矩阵相乘计算。

```
~ R
> x <- matrix(1:(3000 * 3000), 3000, 3000)
# 计算耗时
> system.time(tmp <- x %*% x)
user system elapsed
7.391 0.127 3.869
```

神奇的事情发生了,速度提升了4倍多。由于OpenBlas可以对矩阵计算加速,那么我们对所有矩阵操作都做一下测试吧。

3. 让R语言加速

Number of times each test is run_

通过互联网我找到了两个用于R语言性能测试的脚本,我们可以在自己的环境中测试一下。Benchmarks脚本的发布页,脚本代码下载。

我发现Revolution Analytics公司也用这个脚本进行了测试,并对比了Revolution企业版和R的官方发行版的区别。

下载脚本

```
^{\sim} \text{ wget http://brettklamer.com/assets/files/statistical/faster-blas-in-r/R-benchmark-25.R}
 --2015-09-24 12:06:05-- http://brettklamer.com/assets/files/statistical/faster-blas-in-r/R-benchmark-
 Resolving brettklamer.com (brettklamer.com)... 199.96.156.242
 Connecting to brettklamer.com (brettklamer.com) | 199.96.156.242 | :80... connected.
 HTTP request sent, awaiting response... 200 OK
 Length: 13666 (13K)
 Saving to: 'R-benchmark-25.R'
                                                                                                ===>] 13
 2015-09-24 12:06:06 (203 MB/s) - 'R-benchmark-25.R' saved [13666/13666]
4
执行脚本。
 ~ R
 # 运行脚本
 > source("R-benchmark-25.R")
 Loading required package: Matrix
 Loading required package: SuppDists
    R Benchmark 2.5
```

4

```
I. Matrix calculation
 Creation, transp., deformation of a 2500x2500 matrix (sec): 1.103
 2400x2400 \ \text{normal distributed random matrix $\hat{\ }$ 1000$\underline{\ }$ (sec): $0.81233333333333
 Sorting of 7,000,000 random values_____ (sec): 0.962666666666667
 2800x2800 cross-product matrix (b = a' * a) _____ (sec): 1.547
 Linear regr. over a 3000x3000 matrix (c = a \ b')__ (sec): 0.82800000000001
                Trimmed geom. mean (2 extremes eliminated): 0.957989159036612
    II. Matrix functions
 FFT over 2,400,000 random values___
                                               __ (sec): 0.365333333333333
 Eigenvalues of a 640x640 random matrix_____ (sec): 1.43466666666667
 Determinant of a 2500x2500 random matrix_____ (sec): 0.89599999999998
 Cholesky decomposition of a 3000x3000 matrix_____ (sec): 0.832000000000003
 Inverse of a 1600x1600 random matrix______ (sec): 0.72433333333334
               Trimmed geom. mean (2 extremes eliminated): 0.814310314522547
    III. Programmation
 3,500,000 Fibonacci numbers calculation (vector calc)(sec): 0.776666666666661
 Creation of a 3000 \times 3000 Hilbert matrix (matrix calc) (sec): 0.269666666666671
 Grand common divisors of 400,000 pairs (recursion)_ (sec): 0.\,570666666666666
 Creation of a 500x500 Toeplitz matrix (loops)_____ (sec): 0.506666666666665
 Escoufier's method on a 45x45 matrix (mixed)_____ (sec): 0.53300000000001
                Trimmed geom. mean (2 extremes eliminated): 0.536138937440438
 Total time for all 15 tests____
                                               __ (sec): 12.162
 Overall mean (sum of I, II and III trimmed means/3)_ (sec): 0.747841037469598
                     --- End of test ---
我们再切换到,R语言默认的blas引擎运行一次。
 ^{\sim} sudo update-alternatives --config libblas.so.3
 There are 2 choices for the alternative libblas.so.3 (providing /usr/lib/libblas.so.3).
  Selection Path
                                               Priority Status
 * ()
              /usr/lib/openblas-base/libblas.so.3 40
                                                          auto mode
  1
              /usr/lib/libblas/libblas.so.3 10
              /usr/lib/openblas-base/libblas.so.3 40
  2
                                                         manual mode
 Press enter to keep the current choice [*], or type selection number: 1
 update-alternatives: using /usr/lib/libblas/libblas.so.3 to provide /usr/lib/libblas.so.3 (libblas.so.
←
选择1,切换到libblas引擎。重启R语言环境,并执行脚本。
 ~ R
 > source("R-benchmark-25.R")
 Loading required package: Matrix
 Loading required package: SuppDists
    R Benchmark 2.5
 Number of times each test is run____
    I. Matrix calculation
 Creation, transp., deformation of a 2500x2500 matrix (sec): 1.09366666666667
 2400x2400 \ \text{normal distributed random matrix} \ \hat{1}000\underline{\hspace{1cm}} \ (\text{sec}): \ 0.817333333333333
 Linear regr. over a 3000x3000 matrix (c = a \setminus b')___ (sec): 7.155
                Trimmed geom. mean (2 extremes eliminated): 1.95463154033118
```

II. Matrix functions

FFT over 2,400,000 random values	(sec): (sec): (sec):	1. 131 5. 061 5. 634
Trimmed geom. mean (2 extremes elimin	nated):	2. 87278425762591
III. Programmation		
3,500,000 Fibonacci numbers calculation (vector calc) (sec): Creation of a 3000x3000 Hilbert matrix (matrix calc) (sec): Grand common divisors of 400,000 pairs (recursion) (sec): Creation of a 500x500 Toeplitz matrix (loops) (sec): Escoufier's method on a 45x45 matrix (mixed) (sec):		0. 2596666666665 0. 6333333333333345 0. 53366666666666 0. 64799999999999
Trimmed geom. mean (2 extremes elimin	nated):	0. 602780428790226
Total time for all 15 tests Overall mean (sum of I, II and III trimmed means/3)_ End of test		

从运行结果看到,用OpenBlas库在做矩阵计算时,性能优势是非常明显的。完成15个测试,OpenBlas库用时12秒,而默认的Blas库用时44秒。仅仅是切换一个底层算法库的成本,就可以让计算性能得到非常大的提升,各位R的小伙伴赶紧用起来吧。

转载请注明出处:

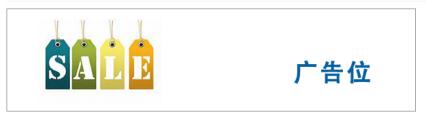
http://blog.fens.me/r-martix-openblas/

如果觉得文章不错,请作者喝杯咖啡!



This entry was posted in R语言实践

赞助商广告(购买)



Jerome Cao

hello大神哥,这只是改变了运行环境和底层算法,但是基本的函数库没有变,对吧?谢谢

Conan Zhang

是的,只是底层变了。