

Massive Data Computing Lab @ HIT

大数据算法

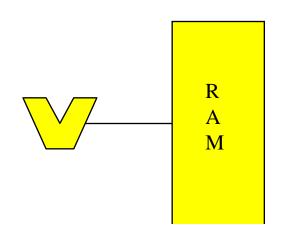
第四讲 外存算法概述

哈尔滨工业大学 王宏志 wangzh@hit.edu.cn

本讲内容

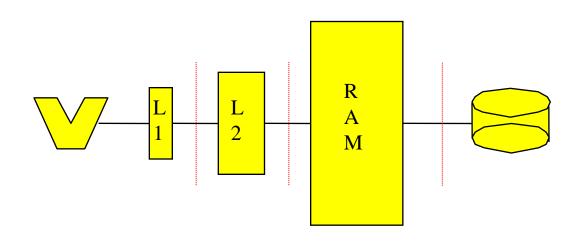
- 4.1 外存存储结构与外存算法
- 4.2 外存算法示例: 外存排序算法
- 4.3 外存数据结构示例: 外存查找树

随机存取机模型



- 标准计算理论模型:
 - 无限内存
 - 统一访问代价
 - 简单的模型为计算机行业成功的关键

分层存储

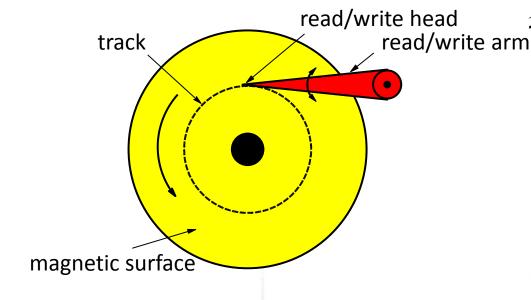


- 现代计算机有复杂的存储层次
 - 存储量得到较大提升,但较慢的层次进一步远离CPU
 - 以块为单位的数据移动

慢速 I/O ^{现代CPU和磁盘之间在速度} 上的差异是类似于在一办

• 磁盘访问比主存访问的速度慢106倍

上的差异是类似于在一办 公桌上使用转笔刀或坐飞 机到世界的另一边和在办 公桌用卷笔刀削铅笔在速 rm 度上的差异。" (D. Comer)

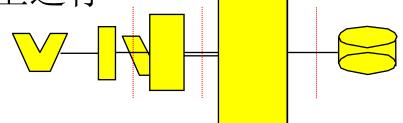


- 磁盘系统通过传输大规模连续的数据块来平摊 巨大的访问代价(8-16K字节)
- 重要的是要利用块高效存储/访问数据

可扩展性问题

大多数程序在RAM模型上运行

-由于操作系统按需访问块 可以在大型数据集上运行

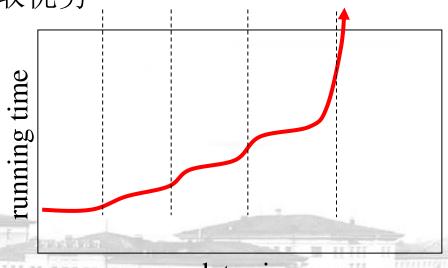


现代操作系统采用先进的分页和预取策略

但是,如果程序分散的访问磁盘上的数据,即使是好操作系统也无法利用数据块存取优势

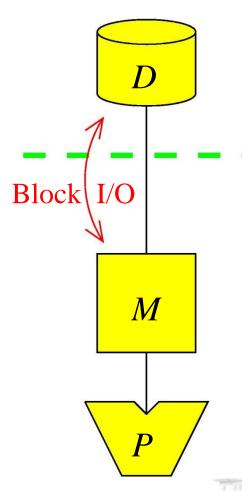


可扩展性的问题!



data size

外部存储器模型



N = #问题实例数据项个数

B = #每个磁盘块中数据项个数

M = # 内存能容纳的数据项个数

T = #输出数据项个数

I/O:内存和磁盘之间移动的块数

为了方便,我们假设:

 $M > B^2$

基本界限

内存算法

外存算法

浏览: N

• 排序: N log N

• 置换 //

• 查找: $\log_2 N$

$$\frac{\frac{N}{B}}{\frac{N}{B}}\log_{M_{/B}}\frac{N}{B}$$

$$\min\{N, \frac{N}{B}\log_{M_{/B}}\frac{N}{B}\}$$

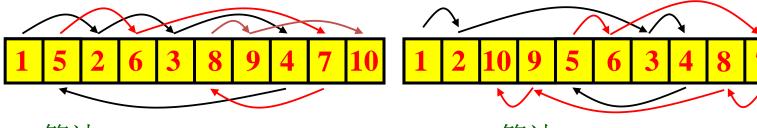
$$\log_{B}N$$

• 注意:

- 线性 I/O: O(N/B)
- 置换不是线性的
- 置换和排序范围在所有的实际情况是平等的
- B是很重要的因素: $\frac{N}{B} < \frac{N}{B} \log_{M/B} \frac{N}{B} << N$
 - 无法用搜索树优化排序

可扩展性问题:块访问的影响

例如: 遍历链表(链表排序)
 数组大小N=10(个元素)
 磁盘区域大小B=2(个元素)
 主存大小M=4(个元素)(2个磁盘块)



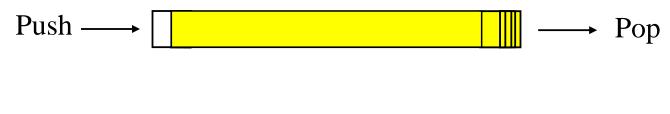
算法 1: N=10 I/Os

算法 2: N/B=5 I/Os

- N和 N/B之间因为磁盘块大而差异较大
 - 例如: N = 256 x 106, B = 8000, 1ms磁盘访问时间
 - ⇒ N 次I/O 需要 256 x 10³ sec = 4266 min = 71 hr
 - ⇒ N/B 次I/Os 需要 256/8 sec = 32 sec

队列和堆栈

- 队列:
 - 维护在主存中的push和pop块



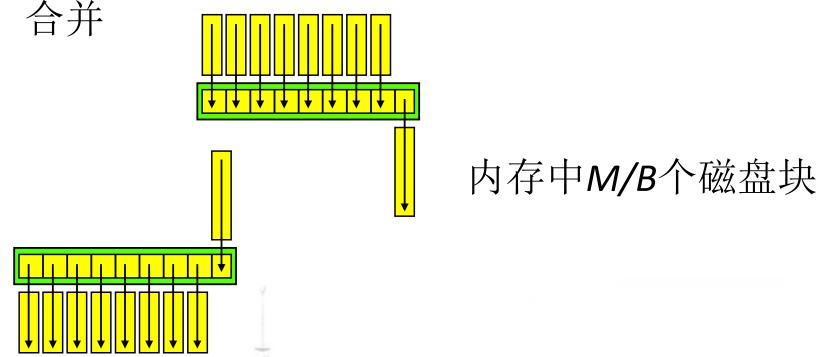
- O(1/B)次Push/Pop操作
- 堆栈:
 - 维护在主存储器PUSH / POP块

O(1/B)次Push/Pop操作

本讲内容

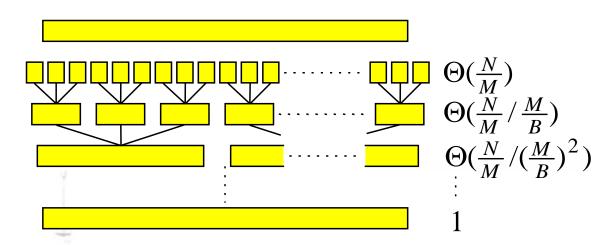
- 4.1 外存存储结构与外存算法
- 4.2 外存算法示例: 外存排序算法
- 4.3 外存数据结构示例: 外存查找树

• <*M/B* 个排序列表(队列) 可以在*O*(*N/B*) I/Os内



• 未排序的列表(队列)可以使用<*M/B*个分割 元素利用*O*(*N/B*)次 I/O实现划分

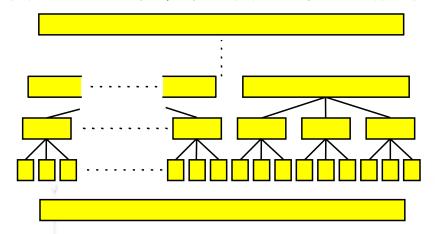
- 归并排序:
 - 创建N/M个内存大小的有序列表
 - 重复归并列表,每次 $\Theta(M/B)$ 路



 $\Rightarrow O(\log_{M/B} \frac{N}{M})$ 个阶段,每个阶段O(N/B)次I/O\Rightarrow

 $\Rightarrow O(\frac{N}{B}\log_{M/B}\frac{N}{B})$ % | / O

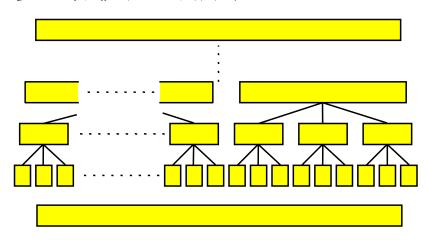
- 分配排序(多路快速排序)
 - 计算 Θ(M/B)个分割元素
 - 将无序列表分散为Θ(M/B)个等长无序列表
 - 递归分割列表, 直到每个列表的大小能放到内存中



- $\Rightarrow O(\log_{M/R} \frac{N}{M})$ 个阶段
- $\rightarrow O(\frac{N}{B}\log_{M_B}\frac{N}{B})$ 次 I/O,如果分割元素可以用O(N/B)次 I/O计算出来

- 在(确定性)内存快速排序中,分割元素(中位数)可以用线性时间选择
- · 选择算法: 寻找第i个元素的排序顺序
 - 1)各组5个元素中选择中位数
 - 2)递归选择中位数: ~ N/5 选定的5 个元素
 - 3)用中位数将元素分配到两个列表
 - 4)对两个列表之一递归选择
 - 分析:
 - 步骤 1 和 3 在O(N/B)次 I/O内完成
 - 步骤4最多在~ 7N个元素上递归执行

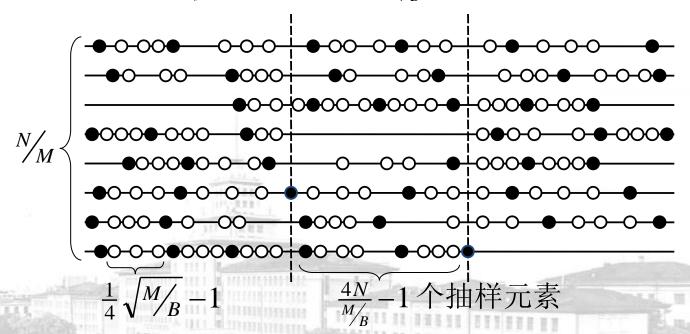
• 分配排序(多路快速排序):



- 计算分割元素:
 - Θ(M/B) 次线性I/O选择⇒ O(NM/B²) 次I/O的算法
 - -但是可以用选择算法在O(N/B) 次I/O内计算 $\sqrt{M/B}$ 个分离元素,分割成大小 $<\frac{3}{2}\frac{N}{\sqrt{M/B}}$ 的列表

- 1) 抽取 $\frac{4N}{\sqrt{M/B}}$ 个元素:
 - 创建N/M 个内存 大小的排序列表
 - 从每个排序列表中逢第¼√M/B个元素则选择
- 2) 从抽样中选择 √///β 个分割元素:
 - 使用选择算法 $\sqrt{M/B}$ 次,逢第 $\frac{4N}{\sqrt{M/B}}/\sqrt{M/B} = \frac{4N}{M/B}$ 个元素则选择
- 分析:
 - 步骤 1 在O(N/B)次I/O内完成
 - 步骤2 在 $\sqrt{\frac{N}{B}} \cdot O(\frac{N}{\sqrt{\frac{N}{B}B}}) = O(\frac{N}{B})$ 次I/O内完成
 - ⇒ O(N/B)次I/O

- 1) 抽取 $\frac{4N}{\sqrt{M/B}}$ 个元素:
 - 创建N/M 个内存 大小的排序列表
 - 从每个排序列表中逢第 $\frac{1}{4}\sqrt{N/B}$ 个元素则选择
- 2) 从抽样中选择 $\sqrt{M/B}$ 个分割元素:
 - -使用选择算法 $\sqrt{M/B}$ 次,逢第 $\frac{4N}{M/B}$ 个元素则选择

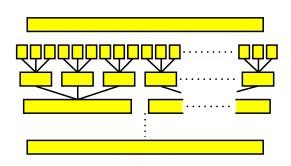


- 范围R内元素定义为连续的分割元素
- R中的抽样个数: ^{4N}/_{M/B} 1
- R中抽样元素间的元素个数 $(\frac{4N}{M_B}-1)\cdot(\frac{1}{4}\sqrt{M_B}-1)$
- R 中抽样元素和 R外抽样元素间的元素个数: $2\frac{N}{M} \cdot (\frac{1}{4}\sqrt{\frac{M}{B}} 1)$

⇒
$$<\frac{4N}{M_B} + (\frac{N}{\sqrt{M_B}} - \frac{4N}{M_B}) + \frac{N}{2B\sqrt{M_B}} < \frac{3}{2} \frac{N}{\sqrt{M_B}}$$
 $<\frac{4N}{M_B} + (\frac{N}{\sqrt{M_B}} - \frac{4N}{M_B}) + \frac{N}{2B\sqrt{M_B}} < \frac{3}{2} \frac{N}{\sqrt{M_B}}$
 $<\frac{4N}{M_B} + (\frac{N}{\sqrt{M_B}} - \frac{4N}{M_B}) + \frac{N}{2B\sqrt{M_B}} < \frac{3}{2} \frac{N}{\sqrt{M_B}}$
 $<\frac{4N}{M_B} + (\frac{N}{\sqrt{M_B}} - \frac{4N}{M_B}) + \frac{N}{2B\sqrt{M_B}} < \frac{3}{2} \frac{N}{\sqrt{M_B}}$

排序小结

- 外部合并或分布排序需要O(BlogMB)次I/O
 - -基于归并排序的M/B路归并排序
 - 基于√% 路分布和分割元素查找的分布排序
- 最优?

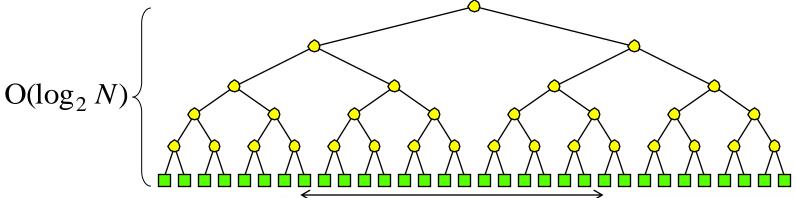


本讲内容

- 4.1 外存存储结构与外存算法
- 4.2 外存算法示例: 外存排序算法
- 4.3 外存数据结构示例: 外存查找树

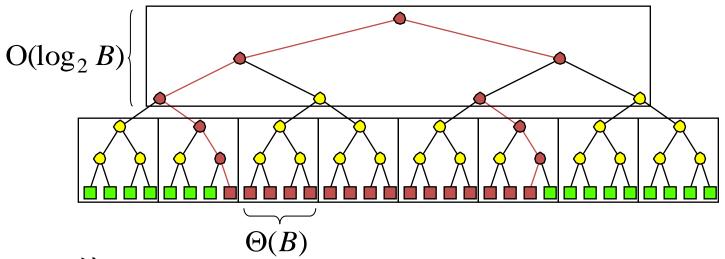
外部搜索树

- 二叉搜索树:
 - 在N个元素之间搜索的标准方法
 - 我们把元素保存在叶子中



- 搜索路径至少需要访问一条根到叶的路
- 如果结点存储在磁盘的任意位置
 - ⇒搜索: $O(\log_2 N)$ 次I/O
 - ⇒范围搜索 $O(\log_2 N + T)$ 次 1/0

外部搜索树



- BFS 块:
 - 块高度 $O(\log_2 N)/O(\log_2 B) = O(\log_B N)$
 - 按块输出元素

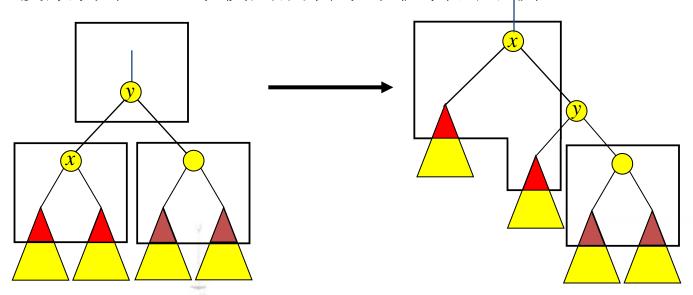
 \downarrow

范围搜索 $O(\log_B N + T/R)$ 次I/O

• 最优: O(N/B) 空间和 $O(\log_B N + T/B)$ 次查询

外部搜索树

- · 在更新过程中如何维护 BFS 块?
 - 在搜索树中,通常使用旋转来维护树的平衡



- 通过旋转来维护BFS块看起来是件非常困难的事情
 - 也需要确定输出(叶子)也是成块的!

致谢

• 本讲义部分内容来自于Lars Arge的讲义

