# 现代信息检索 Modern Information Retrieval

第2讲 索引构建 Index construction

## 本讲内容

- ■怎样构建索引
- ■语料通常很大,而服务器内存通常相对较小
  - ■在内存有限的情况下的索引构建策略

# 上一讲介绍过的索引构建过程

解析文档得到词条与文档id对 <term, Doc #>

Doc 1

I did enact Julius Caesar I was killed i' the Capitol; Brutus killed me. Doc 2

So let it be with
Caesar. The noble
Brutus hath told you
Caesar was ambitious



## <Term, Doc#>对排序:索引构建关键步骤

在所有文档解析完毕后,倒排索引按照词项排序



Term	Doc #	Term	Doc #
1	1	ambitious	2
did	1	be	2
enact	1	brutus	1
julius	1	brutus	2
caesar	1	capitol	1
1	1	caesar	1
was	1	caesar	2
killed	1	caesar	2
i'	1	did	1
the	1	enact	1
capitol	1	hath	1
brutus	1	1	1
killed	1	1	1
me	1	i'	1
so	2	it	2
let	2	julius	1
it	2	killed	1
be	2	killed	1
with	2	let	2
caesar	2	me	1
the	2	noble	2
noble	2	so	2
brutus	2	the	1
hath	2	the	2
told	2	told	2
you	2	you	2
caesar	2	was	1
was	2	was	2
ambitious	2	with	2

#### Reuters RCV1 语料库

- ■《莎士比亚全集》规模较小,用来构建索引不能说明问题
- ■路透社 1995到1996年一年的英语新闻报道
- ■本讲使用Reuters RCV1文档集来介绍可扩展的索引构建技术
  - ■虽然RCV1语料不算很大,但可以公开获取。我们将以此语料为例说明索引构建所涉及到的问题

#### 一篇Reuters RCV1文档的样例



#### Reuters RCV1语料库的统计信息

$\overline{N}$	文档数目	800, 000
L	每篇文档的词条数目	200
M	词项数目(= 词类数目)	400,000
	每个词条的字节数(含空格和标点)	6
	每个词条的字节数 (不含空格和标点)	4. 5
	每个词项的字节数	7. 5
T	无位置信息索引中的倒排记录数目	100, 000, 000

每个词条字节数为4.5 vs. 每个词项平均字节数 7.5, 为什么有 这样的区别?

## 基于排序的索引构建方法

- ■在构建索引时,每次解析一篇文档
  - ■对于每个词项而言, 其倒排记录表不到最后一篇文档都是不完整的。
- ■如果每个 (termID, docID)对占用8个字节, 那么处理大规模语料需要大量的空间
- ■那么能否在最后排序之前将前面产生的倒排记录表全部放在内存中?
  - ■答案显然是否定的,特别是对大规模的文档集来说
- •以RCV1为例,T = 100,000,000,这些倒排记录表倒是可以放在一台典型配置的台式计算机的内存中
  - ■但是这种基于内存的索引构建方法显然无法扩展到大规模文档集上
- ■因此,需要在磁盘上存储中间结果

# 可扩展的索引构建

- 内存中的索引构建不具备可扩展性
  - 无法将整个语料塞入内存,然后排序,最后将倒排索引写入磁盘
- 怎样为大规模语料构建索引?
- 需要考虑硬件条件限制
  - 内存, 硬盘, 速度, 等等
- 下面回顾一些关于硬件的基本知识

# 硬件基础知识

- IR系统的服务器的典型配置是几十G~上百G的内存(小型服务器),也有几百G或T以上内存的大型服务器.
- 磁盘空间通常有几T(小型服务器)或数十T(磁盘阵列).
- 容错处理的代价非常昂贵:采用多台普通机器会比一台提供容错的机器的价格更便宜

# 一些硬件基础知识

在内存中访问数据会比从硬盘访问数据**快很多**(大概 10倍以上的差距)

硬盘寻道时间是闲置时间:磁头在定位时不发生数据传输(假设使用的是机械硬盘,这也是目前大规模存储的典型配置)

因此:一个大(连续)块的传输会比多个小块(非连续)的传输速度快

硬盘 I/0是基于块的: 读写时是整块进行的。块大小: 8KB到256 KB不等

# 一些统计数据(ca. 2008)

符号	含义	值
s b P	平均寻道时间 每个字节的传输时间 处理器时钟频率 底层操作时间(e.g., 如word的比较和交换)	5 ms = 5 $\times$ 10 <sup>-3</sup> s 0.02 $\mu$ s = 2 $\times$ 10 <sup>-8</sup> s 10 <sup>9</sup> s <sup>-1</sup> 0.01 $\mu$ s = 10 <sup>-8</sup> s
	内存大小 磁盘大小	几GB 1 TB或更多

即便现在,内存中数据传输依然远快于硬盘I/0

# 能否将硬盘用作"内存"?

能否将硬盘当作内存使用,实现一种基于硬盘IO的 大规模语料索引构建算法?

不能: 对 T = 100,000,000 条记录排序太慢 – 太多的寻道操作.

需要一种外部排序算法

# 提纲

- 1 上一讲回顾
- 2 简介
- 3 BSBI算法
- 4 SPIMI算法
- 5 动态索引构建

# BSBI: Blocked sort-based Indexing (一种减少寻道操作的排序)

由解析文档得到8字节(倒排)记录: (termID, docID) 需要对 100M 个这样的8字节记录按照termID排序 将所有记录划分为每个大小约为10M的块 能够将10M块全部放入内存 一共有 10块

#### 算法基本思想:

收集每一块的倒排记录,排序,将倒排索引写入硬盘 最后将不同的分块合并为一个大的倒排索引

#### 基于块的排序索引构建算法BSBI

```
BSBINDEXCONSTRUCTION()

1  n ← 0

2  while (all documents have not been processed)

3  do n ← n + 1

4   block ← PARSENEXTBLOCK()

5   BSBI-INVERT(block)

6   WRITEBLOCKTODISK(block, f<sub>n</sub>)

7  MERGEBLOCKS(f<sub>1</sub>,..., f<sub>n</sub>; f<sub>merged</sub>)
```

■该算法中有一个关键决策就是确定块的大小,一般取决于可用内存

# 对 10个 包含 10M 记录的块排序

首先,将每块读入内存,然后排序: Quicksort (快速排序) 大约需要  $O(N \ln N)$  步 其中,以RCV1为例,N=10M

重复上述步骤10次 - 得到10个已排序的 <u>runs</u>,每个 包含10M条记录

算法很直接,需要在磁盘中同时保存数据的两份拷贝(合并前与正在合并) 但是可以优化

### 两个块的合并过程

#### 待合并的倒排记录表

Term id	Doc id
1	d1, d3
2	d1, d2, d4
3	d5
4	d1, d2, d3, d5

Term id	Doc id
1	d6, d7
2	d8, d9
5	d10
6	d8

#### 合并后的倒排记录表

Term id	Doc id
1	d1, d3, d6, d7
2	d1, d2, d4, d8, d9
3	d5
4	d1, d2, d3, d5
5	d10
6	d8

合并过程基本不占用内存,但是 需要维护一个全局词典

词典: 维护一张词项到整型词项 ID的映射表

待合并的倒排记录表: 只包含整型ID,没有字符串

#### 全局词典

term	term id	term	term id
brutus	1	killed	4
caesar	2	noble	5
julius	3	with	6

# 多个块的合并

- 多项合并(multi-way merge)比两两合并效率更高:从所有块同时读取
  - 同时从所有块读取,并且为每块保持一个读缓冲区 (read buffer),为输出文件(即合并后的索引)保持 一个写缓冲区(write buffer)
  - 维护一个待处理termid的优先级队列(priority queue),每次迭代从队列中选取一个最小的未处理 termid
  - 合并不同块中所有的该termID的倒排记录,并写入磁 盘

每次迭代均处理较小规模的数据(一个词项的倒排记录)

# 提纲

- 1 上一讲回顾
- 2 简介
- **3** BSBI算法
- 4 SPIMI算法
- 5 动态索引构建

### 基于排序的索引构建算法的问题

- ■假定词典可以在内存中放下
- ■通常需要一部词典(动态增长)来将term映射成termID
- ■实际上,倒排记录表可以直接采用 term,docID 方式而不是 termID,docID方式...
- ... 但是此时中间文件(即待合并倒排记录表)将会变得很大 (字符串比整型数空间消耗更大)

# 内存式单次遍历索引构建算法 SPIMI Single-pass in-memory indexing

- ■关键思想 1: 对每个块都产生一个独立的词典 不需要在块之间进行term-termID的映射
- ■关键思想2: 对倒排记录表不排序(但是对词典排序。实际上由于指针的存在,倒排记录表没有排序的必要),按照它们出现的先后顺序排列
- ●在遍历文档的同时,直接在内存中维护一个不断更新的倒排索引
- ■基于上述思想可以对每个块生成一个完整的倒排索引
- ■这些独立的索引最后合并成一个大索引

### 两个块的合并过程

#### 待合并的倒排记录表

Term id	Doc id
1	d1, d3
2	d1, d2, d4
3	d5
4	d1, d2, d3, d5

Term id	Doc id
1	d6, d7
2	d8, d9
3	d10
4	d8

Term	Term id
brutus	1
caesar	2
noble	3
with	4

Term	Term id
brutus	1
caesar	2
julius	3
killed	4

#### 待合并的局部词典

#### 合并后的倒排记录表

	Term id	Doc id
	1	d1, d3, d6, d7
	2	d1, d2, d4, d8, d9
	3	d10
<b>→</b>	4	d8
	5	d5
	6	d1, d2, d3, d5

term	term id	term	term id
brutus	1	killed	4
caesar	2	noble	5
julius	3	with	6

合并后的全局词典

# SPIMI-Invert算法

```
合并过程与BSBI类似,但此时没有全局词典提
                              供词项-整数ID的映射,合并过程需要进行词
SPIMI-INVERT(token_stream)
    output\_file \leftarrow NewFile()
                              项字符串比较
    dictionary ← NewHash()
    while (free memory available)
    do token \leftarrow next(token\_stream)
       if term(token) ∉ dictionary
 5
         then postings_list ← ADDTODICTIONARY(dictionary, term(token))
 6
         else postings_list ← GETPOSTINGSLIST(dictionary,term(token))
       if full(postings_list)
 8
         then postings_list ← DoublePostingsList(dictionary, term(token)
        AddToPostingsList(postings_list,doclD(token))
10
    sorted\_terms \leftarrow SortTerms(dictionary)
11
12
    WriteBlockToDisk(sorted_terms, dictionary, output_file)
    return output_file
13
Merging of blocks is analogous to BSBI.
```

output\_file: 倒排索引; dictionary: 词典

在内存中维护局部倒排索引, 直至没有更多

的空闲内存,将局部索引写入磁盘,释放内存。

这里假定词典采用哈希表。

## 两种算法的主要区别

#### BSBI算法

在分块索引阶段,BSBI算法维护一个全局Term (String) – Termid (int) 的映射表,局部索引为Termid及其倒排记录表,仍然按词典顺序排序。

#### SPIMI算法

分块索引阶段与BSBI算法不同在于建立局部词典和索引,无需全局词典。 在合并阶段,将局部索引两两合并,最后产生全局词典建立Term – Termid 的映射。 SPIMI: 压缩

- 如果使用压缩, SPIMI将更加高效
- 词项的压缩
- 倒排记录表的压缩
- 参见下一讲

# 提纲

- 1 上一讲回顾
- 2 简介
- **3** BSBI算法
- 4 SPIMI算法
- 5 动态索引构建

### 动态索引构建

- ■到目前为止,我们都假定文档集是静态的。
- ■实际中假设很少成立: 文档会增加、删除和修改。
- ■这也意味着词典和倒排记录表必须要动态更新。

### 动态索引构建: 最简单的方法

- ■主索引(Main index)+辅助索引(Auxiliary index)
- 在磁盘上维护一个大的主索引(Main index)
- 新文档放入内存中较小的辅助索引中
- 同时搜索两个索引,然后合并结果
- 定期将辅助索引合并到主索引中

#### ■删除的处理:

- 采用无效位向量(Invalidation bit-vector)来表示删除的文档
- 利用该维向量过滤返回的结果,以去掉已删除文档

## 主辅索引合并中的问题

- ■合并过于频繁
- ■合并时如果正好在搜索,那么搜索的性能将很低
- ■实际上:
- 如果每个倒排记录表都采用一个单独的文件来存储的话,那么将辅助索引合并到主索引的代价并没有那么高
- 此时合并等同于一个简单的添加操作
- 但是这样做将需要大量的文件,效率显然不高
- ■如果没有特别说明,本讲后面都假定索引是一个大文件
- •现实当中常常介于上述两者之间(例如:将大的倒排记录表分割成多个独立的文件,将多个小倒排记录表存放在一个文件当中......)

# 对数合并(Logarithmic merge)

- ■对数合并算法能够缓解(随时间增长)索引合并的开销
- → 用户并不感觉到响应时间上有明显延迟
- ●维护一系列索引,其中每个索引是前一个索引的两倍大小
- ■将最小的索引(石)置于内存
- •其他更大的索引  $(I_0, I_1, \ldots)$  置于磁盘
- •如果  $Z_0$  变得太大 (>n),则将它作为  $I_0$  写到磁盘中(如果  $I_0$  不存在)
- •或者和  $I_0$  合并(如果  $I_0$  已经存在),并将合并结果作为 $I_1$  写到磁盘中(如果  $I_1$  不存在),或者和 $I_1$ 合并(如果  $I_0$  已经存在),依此类推······

```
LMERGEADD TOKEN (indexes, Z_0, token)
  1 Z_0 \leftarrow \text{Merge}(Z_0, \{token\})
  2 if |Z_0| = n
         then for i \leftarrow 0 to \infty
  3
                do if I_i \in indexes
  4
  5
                       then Z_{i+1} \leftarrow \text{MERGE}(I_i, Z_i)
                               (Z_{i+1} \text{ is a temporary index on disk.})
  6
                              indexes \leftarrow indexes - \{I_i\}
                       else I_i \leftarrow Z_i (Z_i becomes the permanent index I_i.)
  8
  9
                              indexes \leftarrow indexes \cup \{I_i\}
 10
                              Break
                Z_0 \leftarrow \emptyset
 11
LogarithmicMerge()
1 Z_0 \leftarrow \emptyset (Z_0 is the in-memory index.)
2 indexes \leftarrow \emptyset
3 while true
    do LMERGEADDTOKEN(indexes, Z_0, GETNEXTTOKEN())
```

### 对数合并的复杂度

- ■索引数目的上界为 O(log T) (T 是所有倒排记录的个数)
- ■因此, 查询处理时需要合并O(log T)个索引
- ■索引构建时间为 *O(T log T)*.
- 这是因为每个倒排记录需要合并O(log T)次
- •辅助索引方式:索引构建时间为 $O(T^2)$ ,因为每次合并都需要处理每个倒排记录
- $\mathbb{R}^{a+2a+3a+4a+\ldots+na} = a\frac{n(n+1)}{2} = O(n^2)$

■因此,对数合并的复杂度比辅助索引方式要低一个数量级

# 本讲内容

- ■两种索引构建算法: BSBI (简单) 和 SPIMI (更符合实际情况)
- ■动态索引构建: 如何随着文档集变化更新索引

# 参考资料

- ■《信息检索导论》第4章
- http://ifnlp.org/ir
- Dean and Ghemawat (2004) 有关MapReduce的原作
- Heinz and Zobel (2003) 有关SPIMI的原作
- YouTube视频: Google数据中心