

## 第九章 字符串处理算法

船吉州 计算机科学与技术学院



#### **Outlines**

- 9.1 精确字符串匹配
  - 9.1.1 蛮力算法
  - 9.1.2 指纹算法
  - 9.1.3 基于自动机的算法
  - 9.1.4 KMP算法
  - 9.1.5 BM算法
  - 9.1.6 BMH算法
- 9.2 后缀树及其构造算法
- 9.3 字符串近似匹配及研究前沿

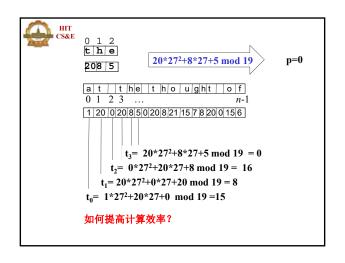






#### 9.1.2 Rabin-Karn算法

- 基本思想
  - $-a \equiv b \mod n$  则a可能等于b
  - 否则*,a≠b*
  - 将字符串的比较转化成数的比较
- 其性能优于前面的算法
- 易于推广处理其他类似问题
  - 如二维模式匹配问题

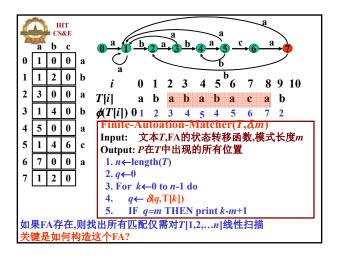


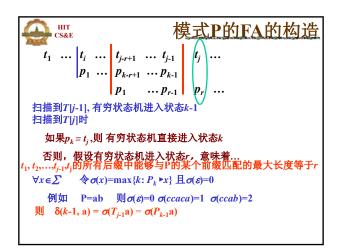
```
• d=|\Sigma|
• D
```

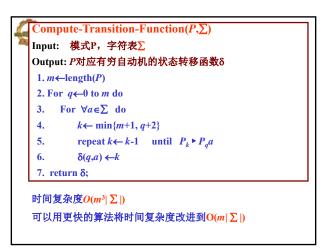
```
t_k = T[k+m-1] + d (T[k+m-2] + d (T[k+m-3] + ... + dT[k]) ...)
t_{k+1} = T[k+m] + d (T[k+m-1] + d (T[k+m-2] + ... + dT[k+1]) ...)
t_{k+1} - dt_k = T[k+m] - d^m T[k]
t_{k+1} = dt_k + T[k+m] - d^m T[k]
- d^m \mathcal{E} = bk \mathcal{T} \times h的常数,可以事先计算出来
- 根据t_k \times h算t_{k+1}仅需常数开销
```

```
Rabin-Karp-Matcher(T,P,d,q)
Input: 文本T,模式P,基数d,素数q
Output: P在T中出现的所有位置
 1. n \leftarrow \text{length}(T)
2. m←length(P)
                     时间复杂度分析 O(n-m+1+cm)
3. h \leftarrow d^m \mod q
                     如果c=O(1),则算法的时间复杂度为O(n+m)
4. p \leftarrow 0
5. t_0 \leftarrow 0
6. For i \leftarrow 0 to m-1 do
                                          //计算p和t_0
                                                         O(m)
          p \leftarrow dp + P[i] \mod q;
8.
          t_0 \leftarrow dt_0 + T[i] \mod q;
                                                         n-m+1遍
9. for k \leftarrow 0 to n-m do
                                                          次数c
10.
      If p=t_k Then
11.
          If P[0,...,m-1] = T[k,k+1,...,k+m-1] Then print k O(m)
        t_{k+1} \leftarrow dt_k - T[k]h + T[k+m] \mod q
12.
```

```
9.1.3 FA与字符串匹配
i 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11
T[i] a b, a b a b, a c a b a
P[i] 'a b a b a c a
扫描T的过程
 准备扫描
 第一个字符
            P[1]已经被匹配
 第二个字符
            P[1,2]已经被匹配
 第三个字符
            P[1,2,3]已经被匹配
 第四个字符
            P[1,2,3,4]已经被匹配
第五个字符
            P[1,2,3,4,5]已经被匹配
 第六个字符
            P[1,2,3,4]已经被匹配
```

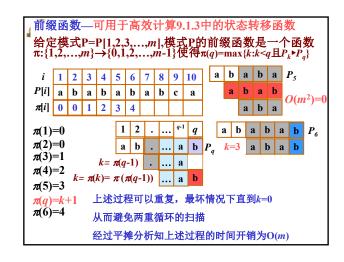


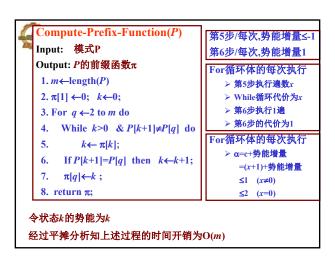




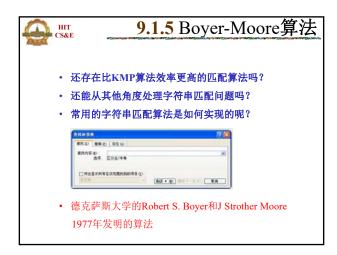




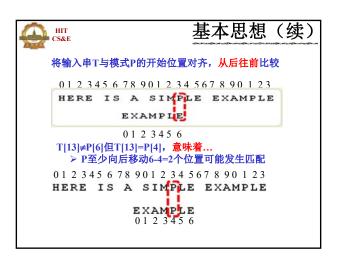


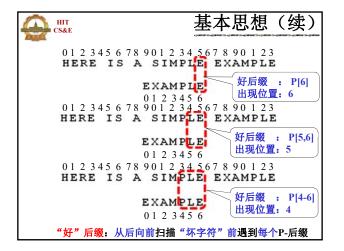


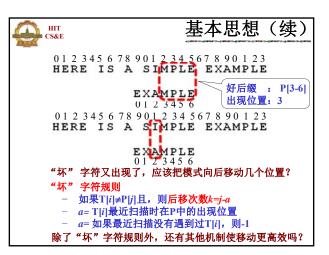
```
KMP-Matcher(P,T)
 Input: 模式P,T
 Output: P在T匹配的所有起始位置
  1. m \leftarrow \text{length}(P); n \leftarrow \text{length}(T)
  2. π←Compute_Prefex_Function(P);
  3. q←0;
                                  //用于跟踪已匹配的字符数
  4. For i\leftarrow 2 to n do
                                  //从左到右扫描T
  4. While k>0 & P[q+1]\neq T[i] do
           q \leftarrow \pi[q];
      If P[q+1]=T[i] then q \leftarrow q+1;
  7.
      If q=m then
             print i-m+1;
             \mathbf{q} \leftarrow \pi[q];
  8.
令状态q的势能为q,经过平摊分析知上述过程的时间开销为O(m+n
```

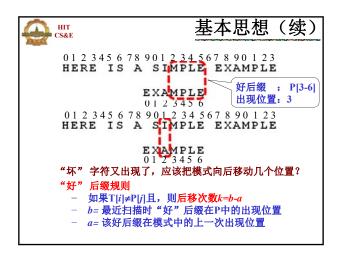




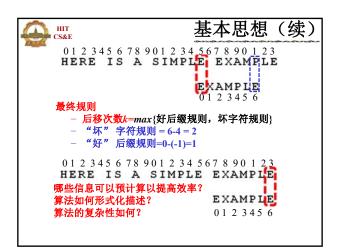


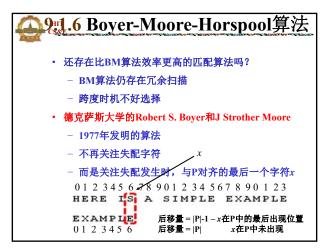


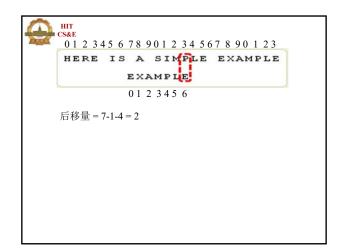


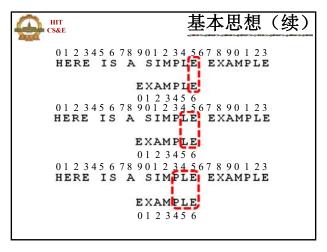


















#### 9.2 后缀树及其构造算法

- 在模式P给定且被预处理的情况下,任给文本T,模式匹配问题可以在 O(|T|)时间内求解
  - \*\*\*信息过滤系统
  - 在病人DNA序列中寻找给定疾病的DNA模式
- 在文本T给定且可以被预处理的情况下,任 给模式P,模式匹配问题需要多长时间才能 求解?怎样求解?
  - 静态网页中的关键字搜索
  - 数字图书馆中的信息查询

这些实际问题中的科学问题到底是什么?



- 预处理 P
  - Gusfield
  - Boyer-Moore
  - Knuth-Morris-Pratt
  - Boyer-Moore-Horspool
- 预处理T
  - 后缀树



#### 9.2.1 相关概念

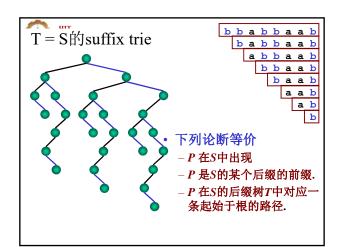
- 问题定义
  - Input: 模式P 和文本 S

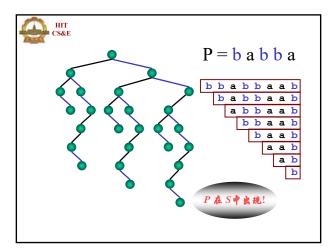
(S可被预处理, T有其他用途)

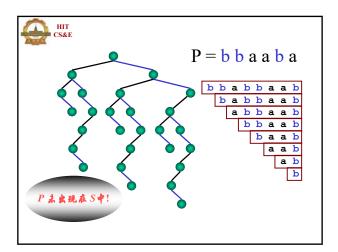
- Output: P在S中的一次出现.

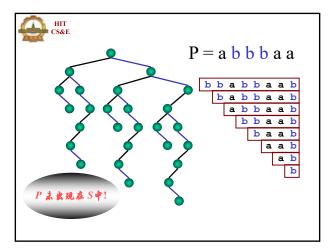
- 例
  - -S = bbabbaab
  - $-\mathbf{P} = \mathbf{b} \mathbf{a} \mathbf{a}$

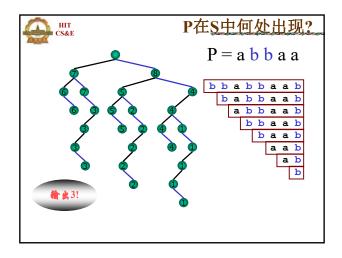




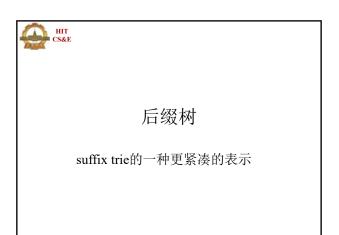


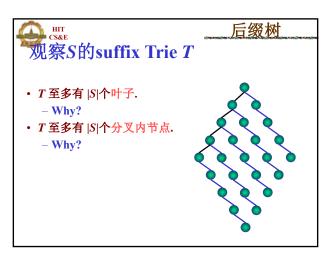


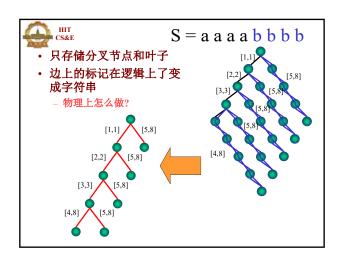


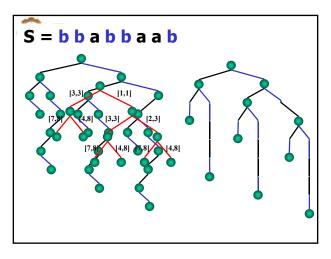






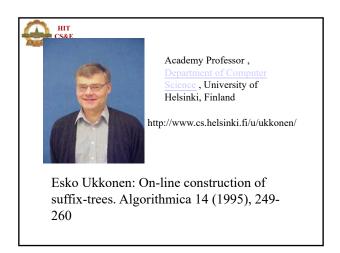


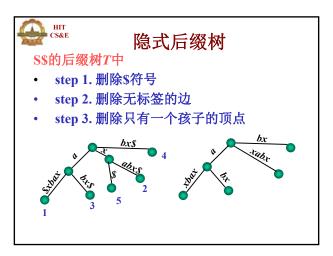


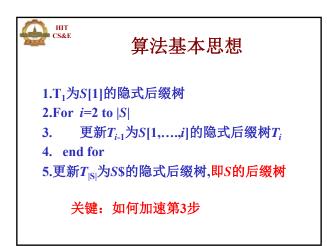


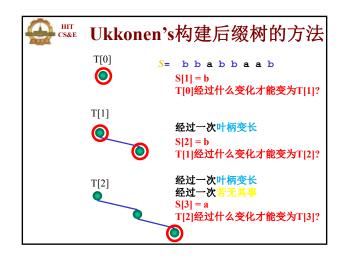


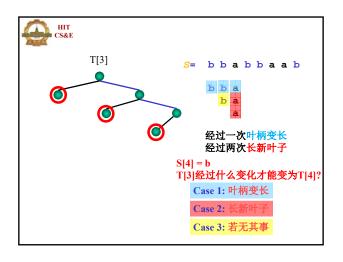


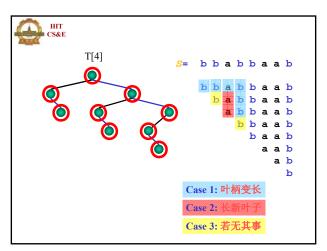


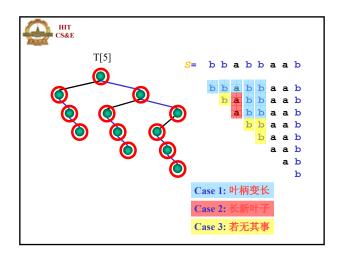


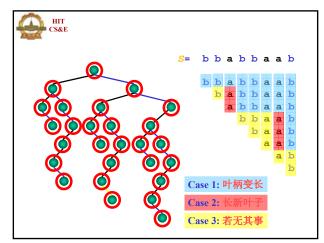












#### 构建后缀树时涉及到三类动作

- Case 1: 在一个叶子节点上延申边,叶柄变长
- Case 2: 在一个内节点处长新叶子、长新叶子
- Case 3: 树结构不发生任何变化 , 若无其事

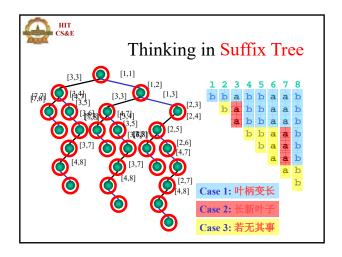
#### 三阶段定理

处理S[k]的k个步骤由如下一系列步骤构成:

- (或,处理后缀的第k列的k个步骤如下构成:)
  - •首先是一系列 (至少一个) 叶柄变长
  - •然后是一系列(可能0个)长新叶子
  - •最后是一系列(可能0个)若无其事

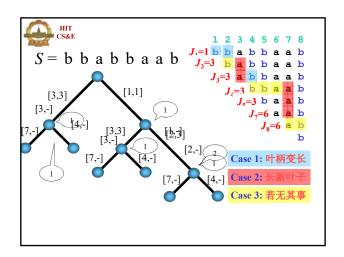
#### HIT CS&F

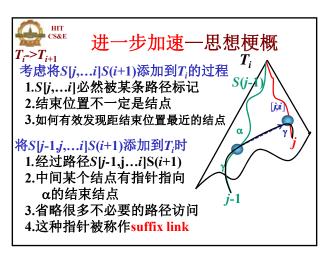
- 引理1.在构建 $T_1,...,T_m$ 的过程中,一旦一个叶子产生出来就不会消失,后续过程中该叶子可能的变化只能是<mark>叶柄变长</mark>
- 引理2.将构建 $T_i$ 的过程中最后一次<mark>长新叶子</mark>的操作时刻记为 $j_i$ ,则 $j_i \le j_{i+1}$
- 引理3.在构建*T*;的过程中第一次若无其事发生后,以后的操作均是若无其事
- 结合下面的实例,自己给出证明

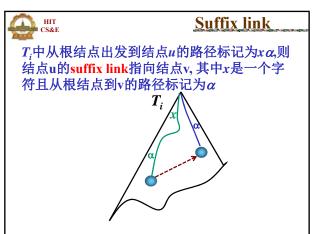


# ● csae 利用三阶段定理加速构建

- 利用形如[i,-]标记叶边,-是记录字符串结束位置的标记,叶柄变长无需显式操作,常数时间即可完成所有已知的叶柄变长
- $J_i$ 记录 $T_i$ 构建过程中最后一次长新叶子的操作位置,帮助我们定位已知的叶子









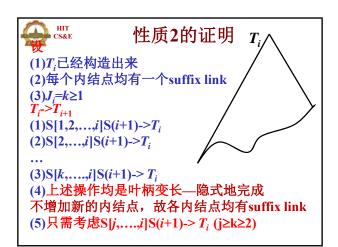
## Suffix Links性质

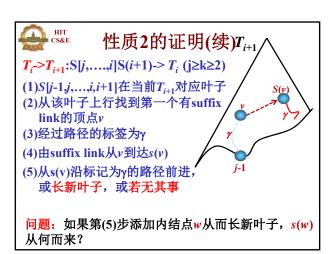
#### 性质1

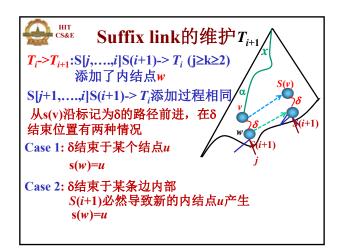
- · suffix link的出发点总是后缀树的内 部节点
  - 不可能是叶节点
  - 也不可能是一条边的中间位置
- 为什么?

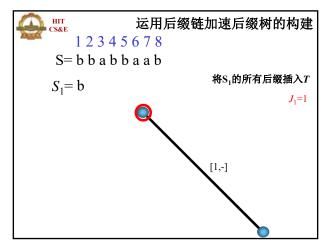
#### 性质2

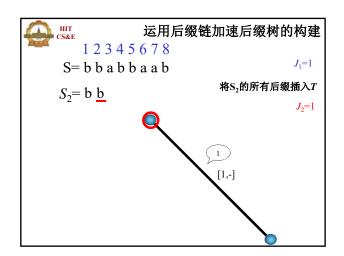
- 后缀树的每个内部节点均是某个 suffix link的出发点
- 为什么?

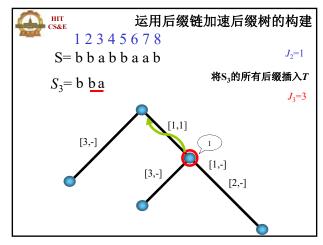


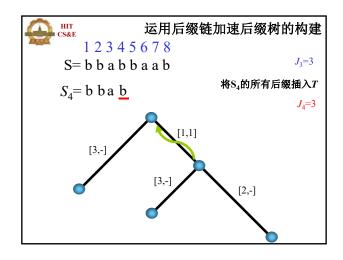


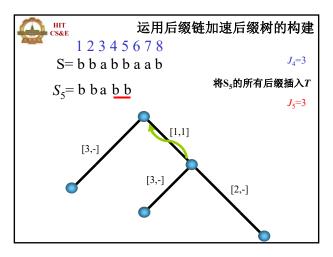


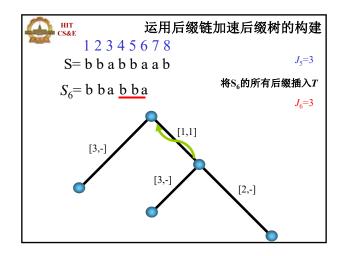


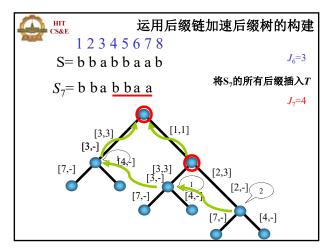


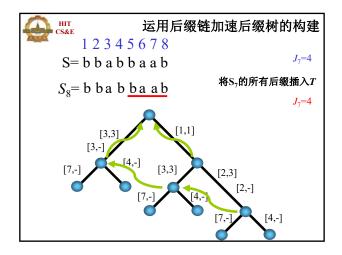


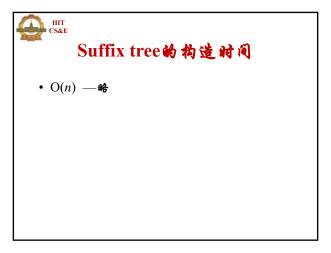


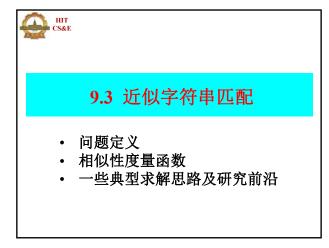






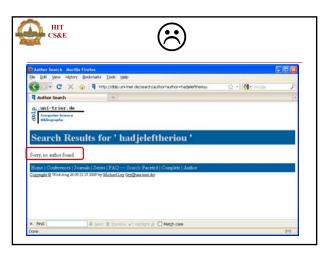








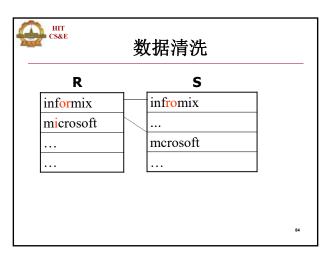




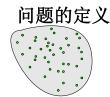












输入:字符串q,字符串集合D,相似性函数dist(.,.) 输出: D中与q相似的所有字符串:  $dist(Q,D) \le \delta$ 

例: 找到和 "hadjeleftheriou"相似的字符串

#### 你有什么办法呢?

#### 性能很重要!

-10 ms: 100 查询/秒 queries per second (QPS)

- 5 ms: 200 QPS





#### 相似性函数

- 相似性函数:
  - 领域相关函数
  - 返回字符串间的相似性值
- 例如:
  - 编辑距离
  - Hamming距离
  - Jaccard相似性
  - Soundex
  - TF/IDF, BM25, DICE

#### 编辑距离

- 一种广泛使用的字符串相似性测度
- · Ed(s1,s2) =将s1变化到s2需要的最小操作数 - 增加、删除、修改
- 例:

s1: Tom Hanks s2: Ton Hank ed(s1,s2) = 2

#### 技术: Oracle 10g

- CREATE TABLE engdict(word VARCHAR(20), len INT); 创建文本索引:

begin ctx\_ddl.create\_preference('STEM\_FUZZY\_PREF', 'BASIC\_WORDLIST');
ctx\_ddl.set\_attribute('STEM\_FUZZY\_PREF', FUZZY\_MATCH', 'ENGLISH');
ctx\_ddl.set\_attribute('STEM\_FUZZY\_PREF', FUZZY\_SCORE', '0');
ctx\_ddl.set\_attribute('STEM\_FUZZY\_PREF', 'FUZZY\_NUMRESULTS', '5000');
ctx\_ddl.set\_attribute('STEM\_FUZZY\_PREF', 'SUBSTRING\_INDEX', 'TRUE');
ctx\_ddl.set\_attribute('STEM\_FUZZY\_PREF', 'STEMMER', 'ENGLISH'); end; /

- CREATE INDEX fuzzy\_stem\_subst\_idx ON engdict ( word ) INDEXTYPE IS ctxsys.context PARAMETERS ('Wordlist STEM\_FUZZY\_PREF');

SELECT \* FROM engdict

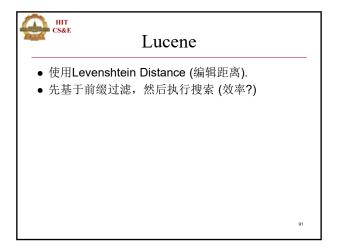
WHERE CONTAINS(word, 'fuzzy(universisty, 70, 6, weight)', 1) > 0;

• 限制: 不能处理首字母错误:

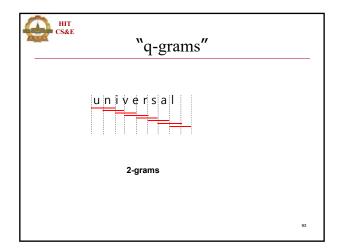
Katherine VS Catherine

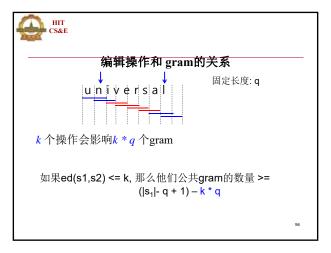
#### Microsoft SQL Server

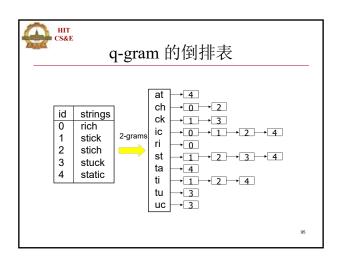
- SQL Server 2005提供数据清洗工具
- 信息集成工具的一部分
- 支持模糊查询
- 相似性函数: 基于TF/IDF的打分

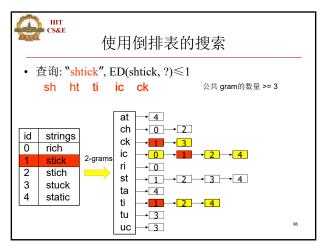


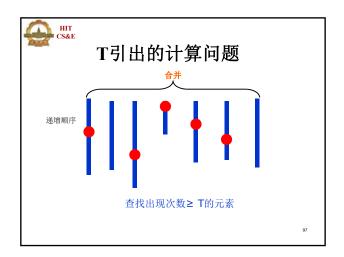


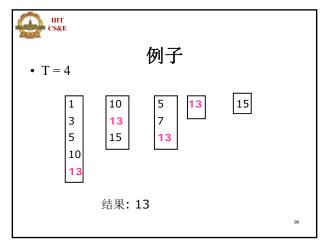


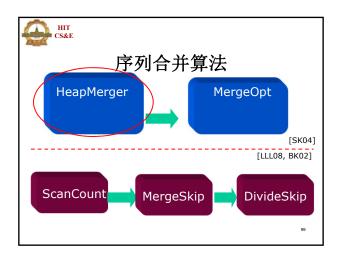


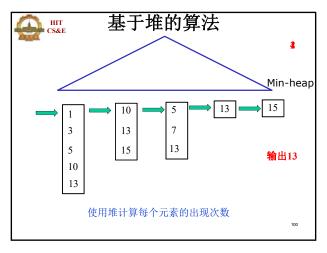


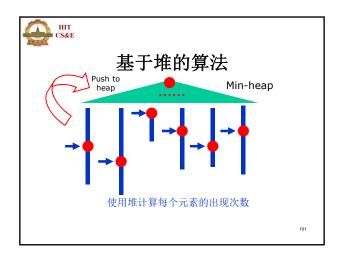


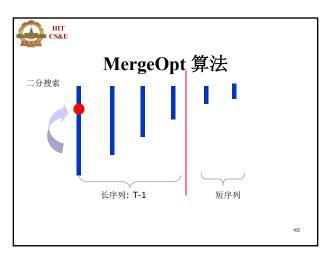


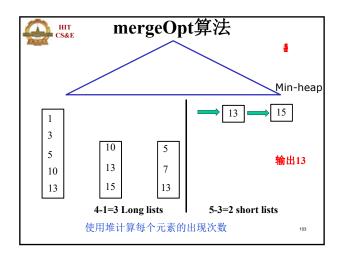


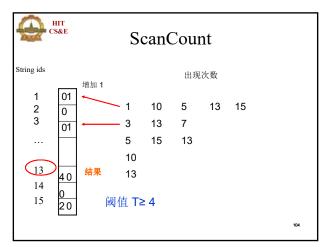


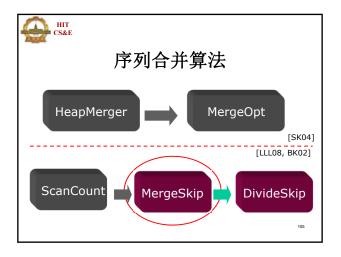


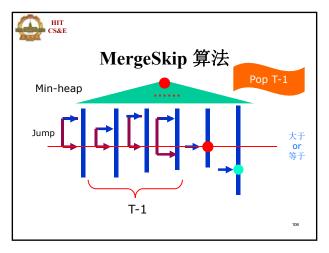


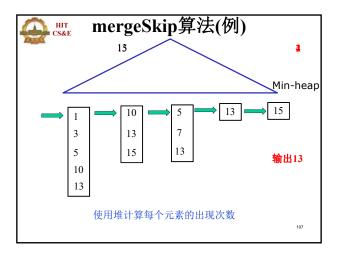


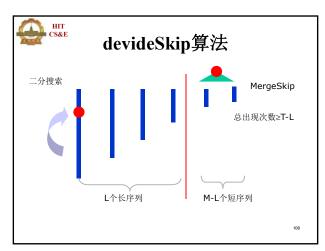


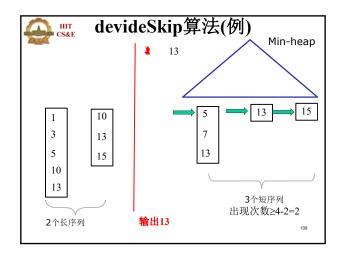


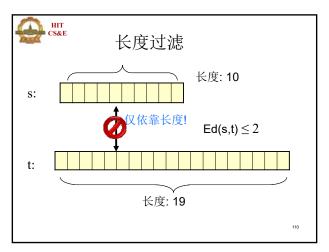


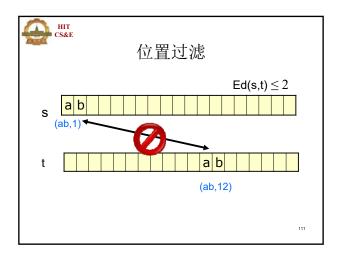


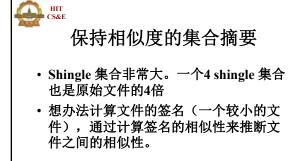


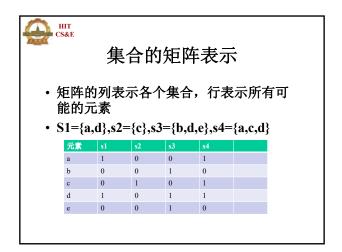
















#### 最小哈希及Jaccard相似度

- 两个集合经随机排列转换之后得到的两 个最小哈希值相等的概率等于这两个集 合的jaccard相似度
- · 假设只考虑s1和s2两个集合对应的列



#### 四种类型

◆给定列C<sub>1</sub>和C<sub>2</sub>, 行可以如下划分:

- ◆两列同时为0的行对于这两列的相似性没有贡献。
- ◆.设x是两列都为1的行的数目
- ◆ y是其中一行为1的数目
- ◆注意Sim (C<sub>1</sub>, C<sub>2</sub>) = x /(x +y ).



#### 最小哈希

- 对行进行随机转换后,从上往下扫描。 遇到两行均为1的概率是x/(x+y)
  - 总共有x+y行,两行均为1的个数有x个。
  - 两行均为1, 也就是H(s1)=H(s2)



#### 最小哈希签名

- 对于每一个行排列方式,每一个集合都有一个 最小哈希值
- 如果有n个行排列方式(n一般是1百到数百) ,每个集合就能产生n个最小哈希值,把这些 哈希值写成一个列向量。也称为哈希签名。
- 每个集合的列向量组合在一起,写成一个矩阵 ,称为签名矩阵。
- 文档的相似性就等于最小哈希值相等的概率



#### 最小哈希签名的计算

- 操作矩阵较为困难,操作较小的签名矩阵是可以的
- 用签名矩阵记录行变换的结果,每一个位置只记录 当前变换的最小的位置
- 1. Compute  $h_1(r), h_2(r), ..., h_n(r)$ .
- 2. For each column c do the following:
  - (a) If c has 0 in row r, do nothing.
  - (b) However, if c has 1 in row r, then for each i = 1, 2, ..., n set SIG(i, c)to the smaller of the current value of SIG(i, c) and  $h_i(r)$ .

4	The .						
-	Row	$  S_1  $	$S_2$	$S_3$	$S_4$	$x + 1 \mod 5$	$3x + 1 \mod 5$
-	0	1	0	0	1	1	1
	1	0	0	1	0	2	4
	$\frac{1}{2}$	0	1	0	1	3	2
	3	1 0	0	1	1	4	0
	4	0	0	1	0	0	3

Figure 3.4: Hash functions computed for the matrix of Fig. 3.2

- 1	$S_1$	$S_2$	$ S_2 $	$S_{4}$		$S_1$	$S_2$	$S_3$	$S_4$
$h_1$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$h_1$	$S_1$ $1$ $1$	$\infty$	$\infty$	1
	$\infty$				$n_2$	1	$-\infty$	$\infty$	1

0	$\begin{array}{c c c} S_1 & S_2 & \\ \hline 1 & 0 & \\ 0 & 0 & \\ 0 & 1 & \\ 1 & 0 & \\ 0 & 0 & \\ \end{array}$	0 1		$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$
	4: Hash function $S_1 \mid S_2 \mid S_1 \mid S_2 \mid S_1 \mid S_2 \mid S_1 \mid S_2 \mid$			matrix of Fig. 3.2 $ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$
$h_1$ $h_2$			$\begin{array}{c c} & S_1 \\ \hline h_1 & 1 \\ h_2 & 0 \end{array}$	$ \begin{array}{c ccccccccccccccccccccccccccccccccccc$



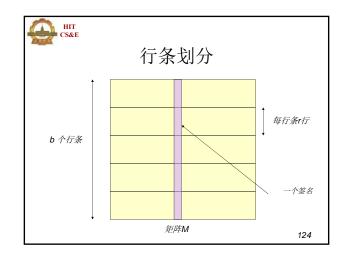
#### 文档的局部敏感哈希算法

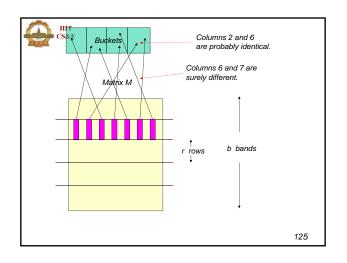
- 即使可以使用最小哈希将大文档压缩成小的签名并同时保存任意文档对之间的相似度,寻找相似文档对仍然是不可能的
  - 文档的数目太大
- 实际上,只需要寻找那些相似性大于某个阈值的文档对,而不是全部文档对。这就是局部敏感哈希

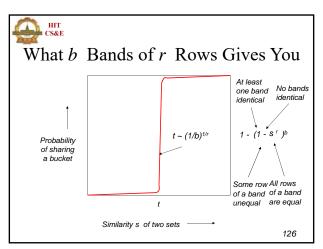


#### 文档的局部敏感哈希算法

- 假设
  - 文档先表示为shingle集合,通过哈希处理,变 为短签名集合
- 基本想法:
  - 把签名矩阵分成子矩阵,使用多次哈希函数。
  - 具有相同部分的列将被哈希到同一个桶中
  - 只考察那些哈希到同一个桶里面的列的相似性









Example: b = 20; r = 5

5	1-(1-s <sup>r</sup> ) <sup>b</sup>
.2	.006
.3	.047
.4	.186
.5	.470
.6	.802
.7	.975
.8	.9996

127



#### LSH小结

- 找出具有相似签名的集合对,删除大部 分不相似的集合对
- 在内存里面检查这些候选的集合对

128



算法设计永远在路上.....

算法课没有结束......



### csee当前的研究问题

- 近似算法
- 随机算法
- 图论算法
- 计算几何
- 经济/博弈算法
- 算法复杂性
- 分布式算法
- · NP难问题和P问题的近似算法
- 实际应用中的问题
- 经典问题的算法



- 一些最新算法研究结果..... A Simpler and Faster Strongly Polynomial Algorithm for Generalized Flow Maximization
- Simple Mechanisms for Subadditive Buyers via Duality
- Faster Space-Efficient Algorithms for Subset Sum and k-Sum
- Homomorphisms Are a Good Basis for Counting Small Subgraphs
- Local Max-Cut in Smoothed Polynomial Time
- Almost-Linear-Time Algorithms for Markov Chains and New Spectral Primitives for Directed Graphs
- Uniform Sampling through the Lovasz Local Lemma
- Sampling Random Spanning Trees Faster than Matrix Multiplication
- Online and Dynamic Algorithms for Set Cover
- Exponential Separations in the Energy Complexity of Leader Election
- Decremental Single-Source Reachability in Planar Digraphs
- A Strongly Polynomial Algorithm for Bimodular Integer Linear Programming