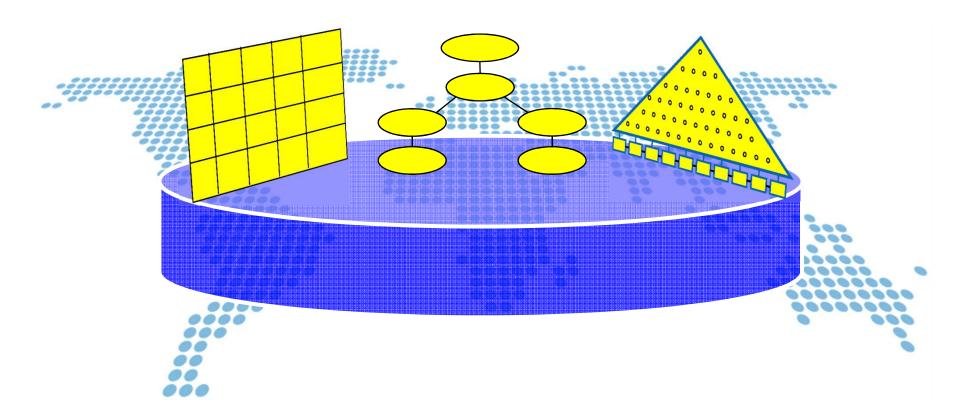
数据库系统

数据存储与访问路径(2)

陈世敏

(中科院计算所)



上节内容

- 数据库系统内部架构概述
- 数据存储与访问路径概述
 - □ 存储层次
 - □ 存储介质:磁盘、固态硬盘等
 - □ 磁盘阵列
 - □ 操作系统支持
 - □ 数据与索引
- 磁盘空间管理: 工作原理
- 记录文件格式
 - □ 行式文件页结构
 - □ 行式记录结构
 - □ 列式文件结构
 - □ 顺序读和I/O模型
- 缓冲区管理: 工作原理, 替换算法

Outline

- 索引的概念
- 树结构索引
- •哈希索引
- •位图索引
- 倒排索引

数据的顺序访问

```
select Name, GPA
from Student
where Major = '计算机';
```

- 顺序读取Student表的每个page
- •对于每个page,顺序访问每个tuple
- 检查条件是否成立
- 对于成立的读取Name和GPA

☞如果有100个专业会怎么样?

数据的顺序访问

select *Name*, *GPA* from *Student* where *Major* = '计算机';

☞如果有100个专业会怎么样?

有些浪费

如果每个专业的学生人数大致相同

那么会扔掉99%的记录!

Selective Data Access (有选择性的访问)

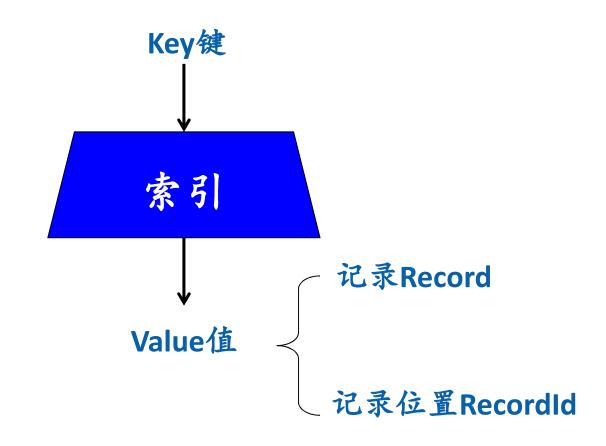
select *Name*, *GPA* from *Student* where *Major* = '*计算机*';

☞如果有100个专业会怎么样?

希望可以直接找到相关的记录 而不需要扫描整个的Table

●使用索引

索引(Index)概念



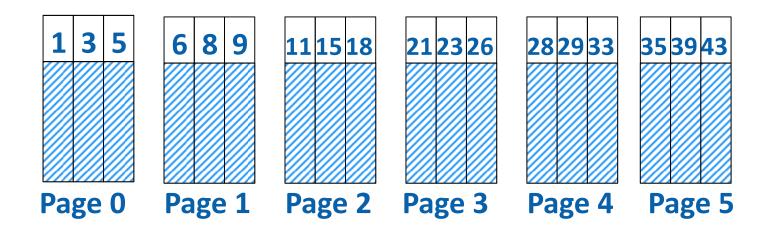
- 给定一个键, 找到对应的值
- 在数据库里, 值通常对应于记录或记录的位置

Outline

- 索引的概念
- 树结构索引
 - □从顺序文件到静态索引
 - □ B+树
 - □主索引 (聚簇索引)和辅助索引 (二级索引)
- •哈希索引
- 位图索引
- 倒排索引
- 多维索引

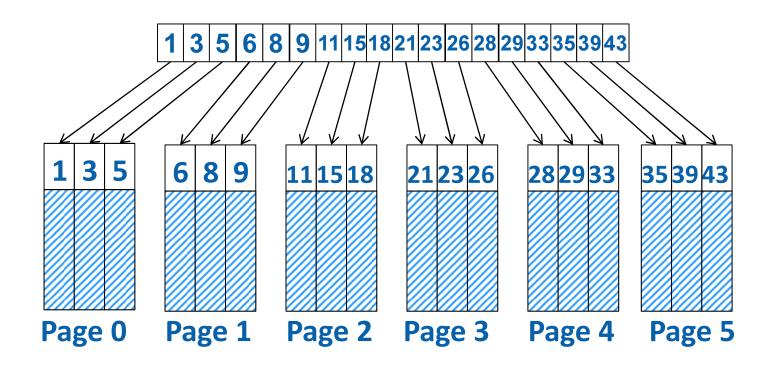
排序文件

- 按照某个列的顺序排序□还记得无序的文件叫什么吗?
- 可以二分查找
 - □有什么问题?
 - □每次需要一次I/O读一个Page



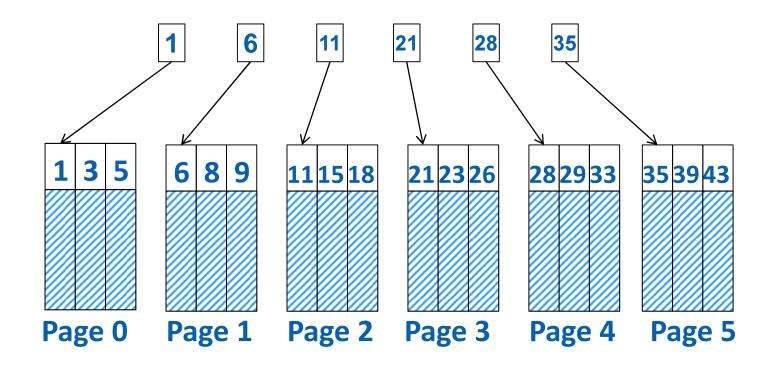
排序文件+稠密索引

• 在排序的文件上提取每个键组成一个稠密索引



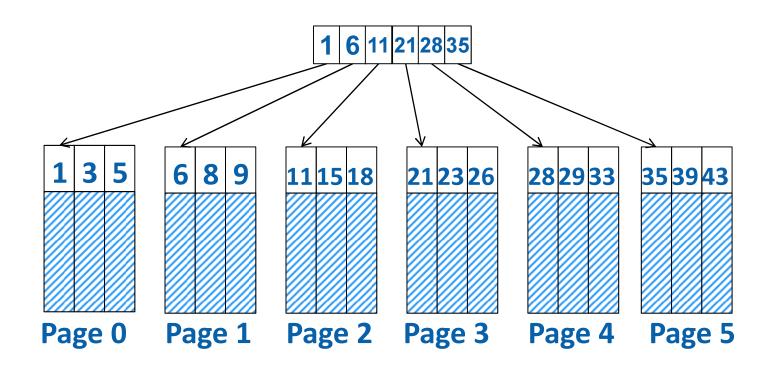
排序文件+稀疏索引

- 既然是聚簇(Clustered)的,可以每个Page只记录一个键
- 这样的索引是稀疏索引



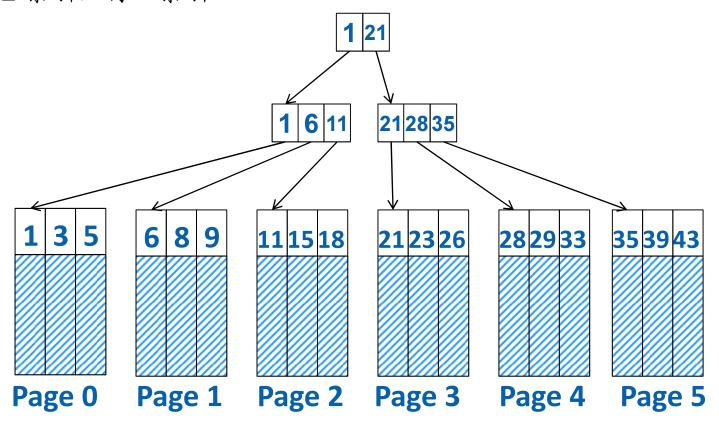
排序文件+稀疏索引

- 既然是聚簇(Clustered)的,可以每个Page只记录一个键
- 这样的索引是稀疏索引



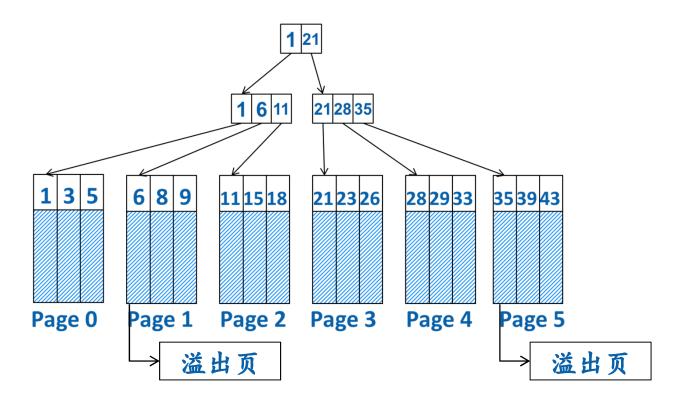
排序文件+多层索引

如果索引本身也比较大,那么可以进一步建立多层索引 □索引上再加索引



这种索引又称为ISAM (Indexed Sequential Access Method)

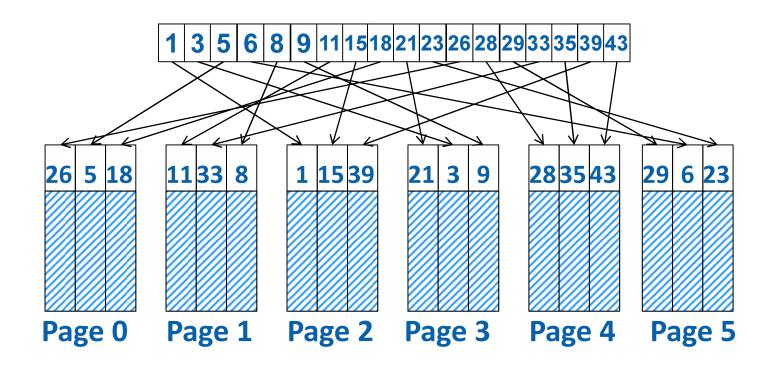
ISAM插入新记录怎么处理?



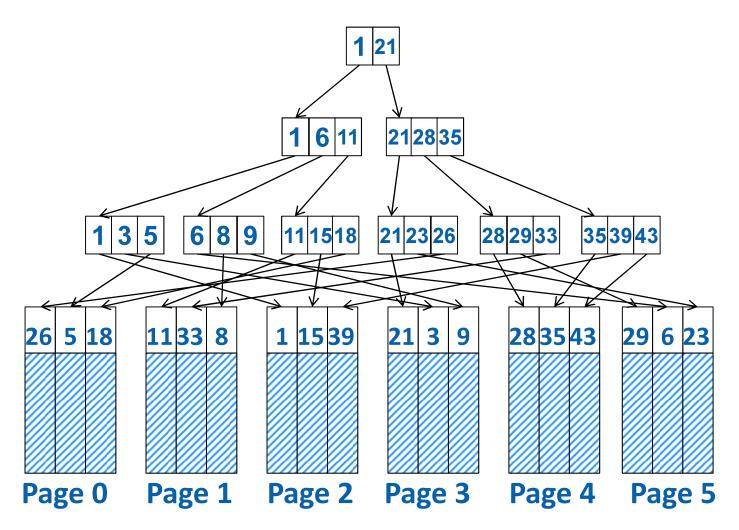
- 上面索引部分不变
- 数据部分增加溢出页
 - □但是溢出页增多,会影响性能

堆文件+稠密索引

在无序文件上提取每个键组成一个稠密索引□为什么不可能是稀疏索引?

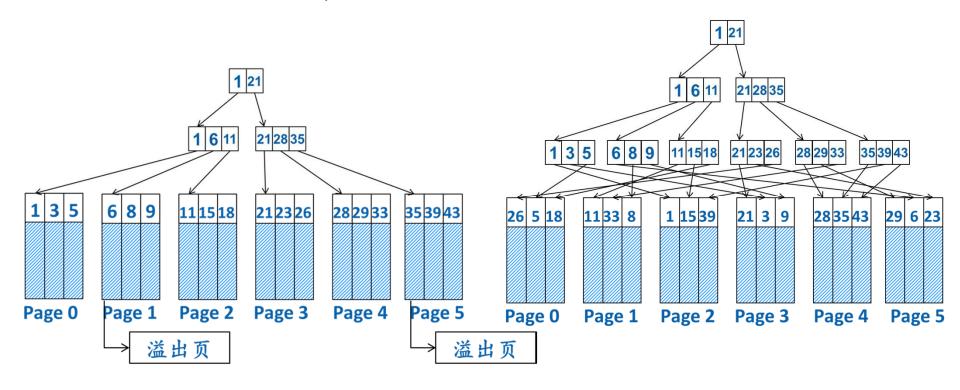


堆文件+多层稠密索引



插入新记录怎么办?

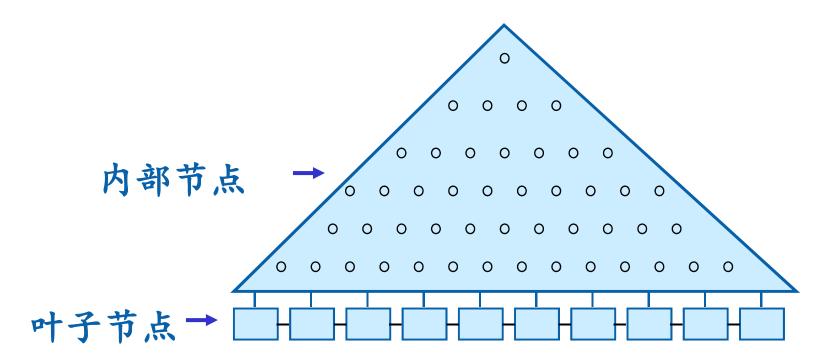
本质是静态索引



• 难以支持频繁的插入、删除操作

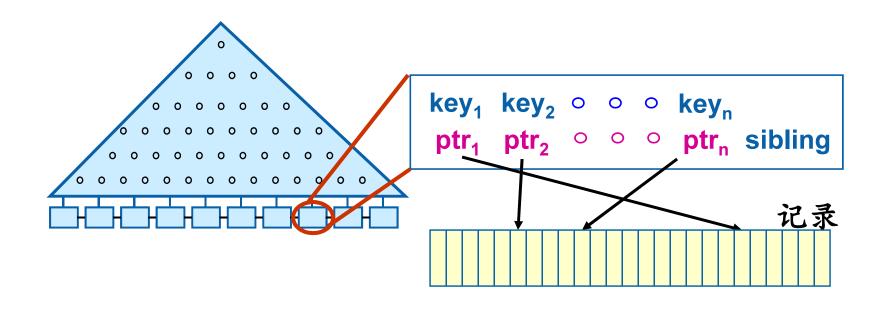
[®] B+-Tree

B⁺-Trees



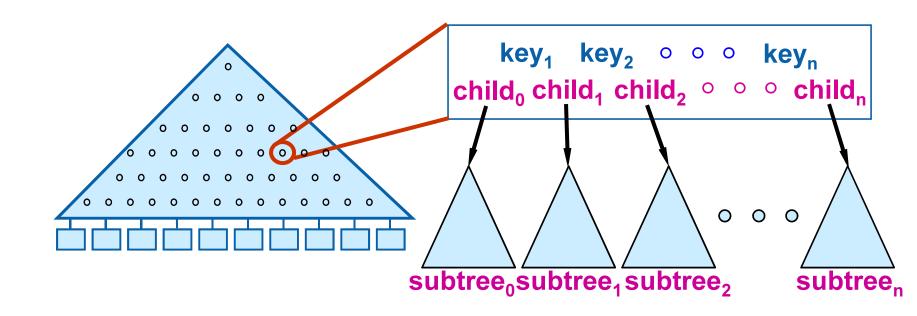
- 每个节点是一个page
- 所有key存储在叶子节点
- 内部节点完全是索引作用

叶子节点



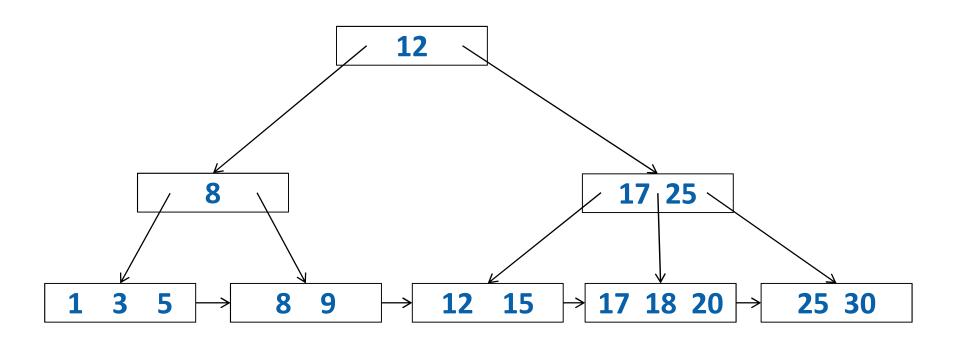
Keys 按照从小到大顺序排列: $key_1 < key_2 < \cdot \cdot \cdot < key_n$ 叶节点自左向右也是从小到大排序,以sibling pointer链起来 (ptr= record ID; sibling = page ID)

内部节点



 $subtree_0 < key_1 \le subtree_1 < key_2 \cdots < key_n$

举例

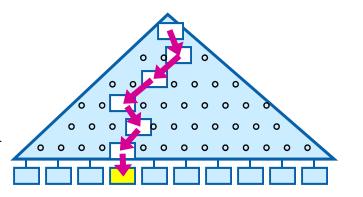


假设每个节点的child/pointer个数为B=3

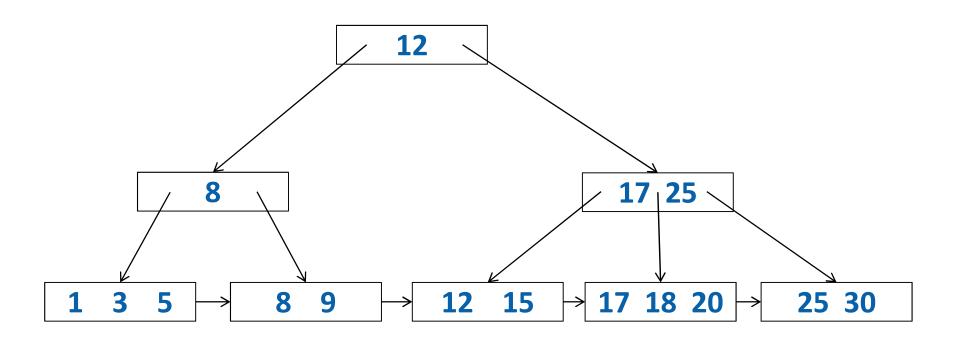
B+Tree: Search

Search:

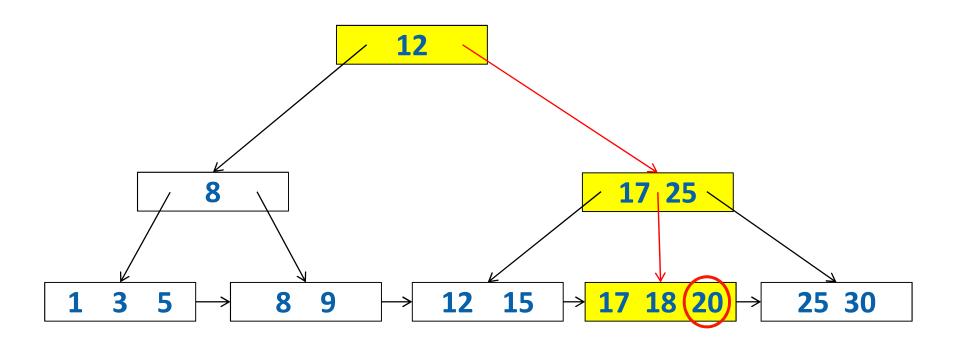
- □从根节点到叶节点
- □每个节点中进行二分查找
 - 内部节点: 找到包括search key的子树
 - 叶节点: 找到匹配



举例 Search(20)



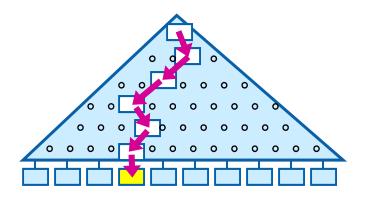
举例 Search(20)



B+Tree: Search

Search代价

- □共有N个key
- □每个节点的child/pointer个数为B
- □总I/O次数=树高: O(log_BN)
- □总比较次数
 - 每个节点内部二分查找: O(log₂B)
 - $O(log_BN) \times O(log_2B) = O(log_2N)$

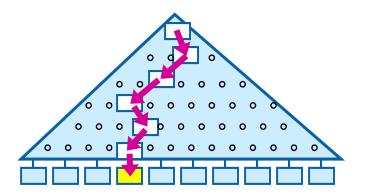


- •注意:为了保证性能,B必须有一个下限
 - □所以,在B+-Tree的定义中要求
 - 根节点至少有2个孩子
 - 其它节点至少是半满

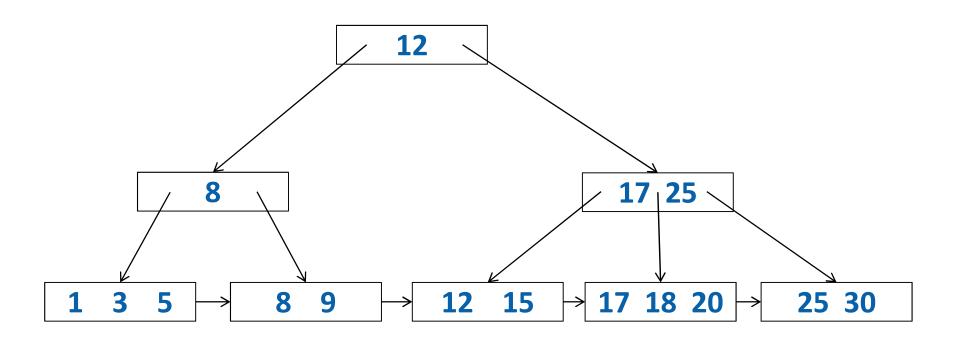
B⁺Tree: Insertion

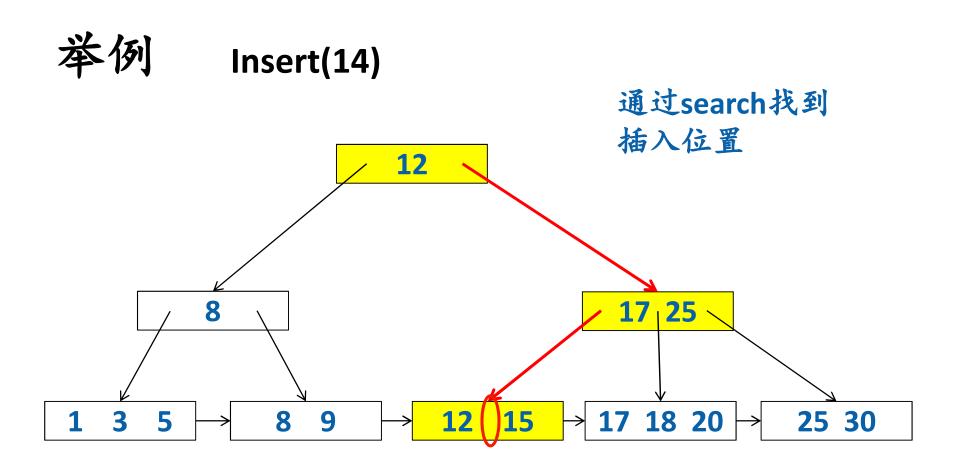
Insertion

- □Search 然后在节点中插入
- □叶节点未满,插入叶节点
- □叶节点满了, node split(节点分裂)

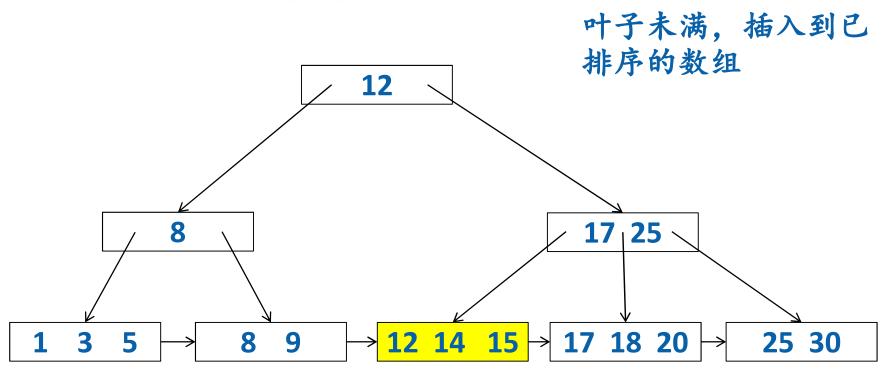


举例 Insert(14)

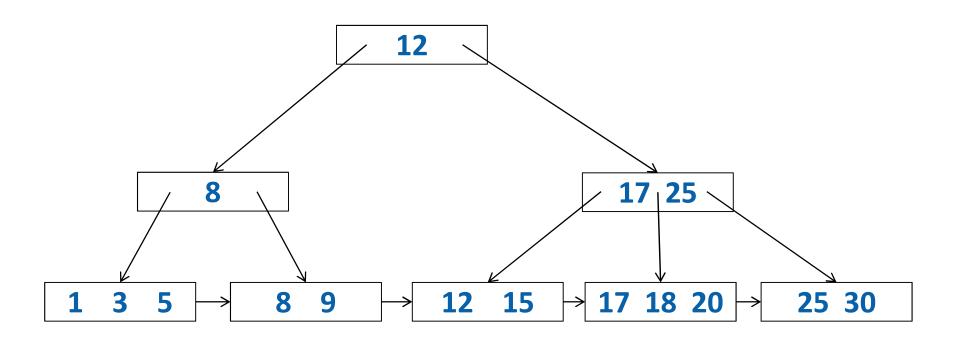


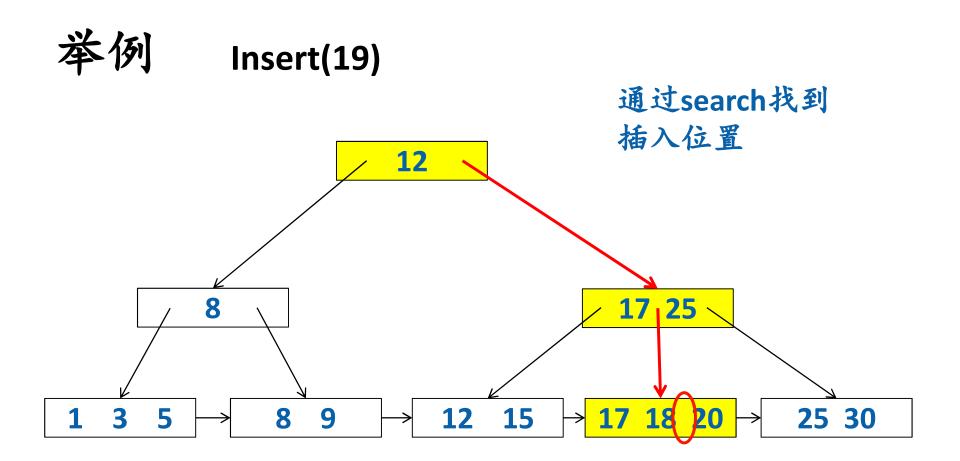


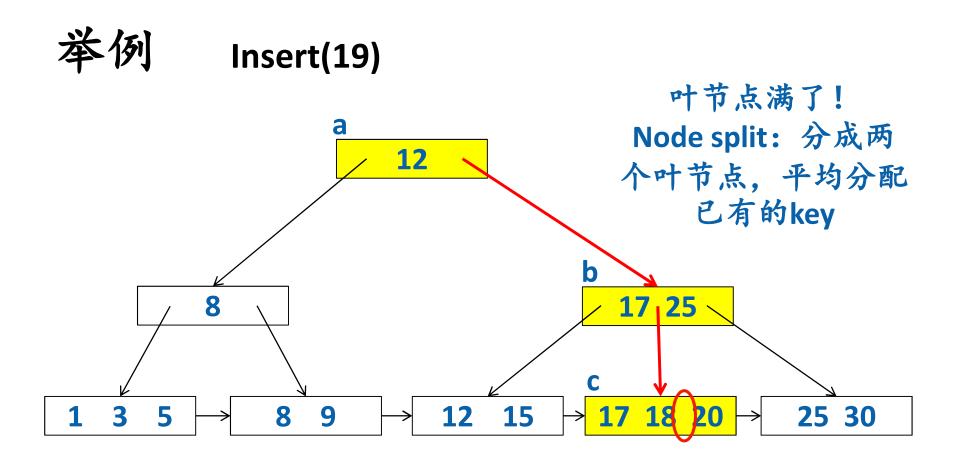
举例 Insert(14)



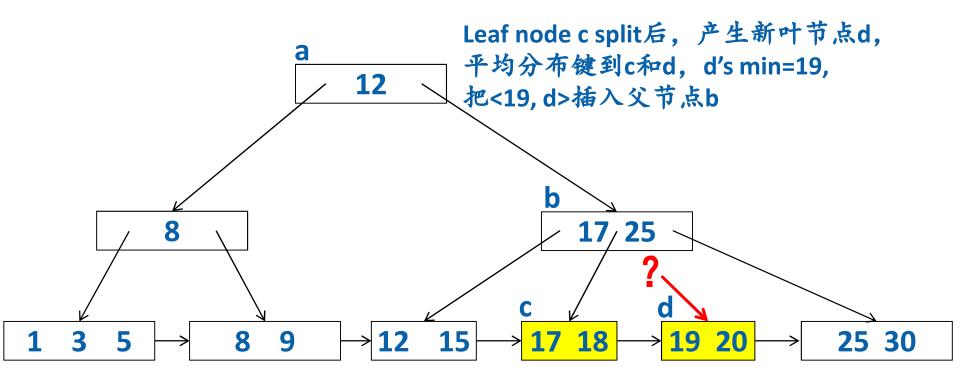
举例 Insert(19)

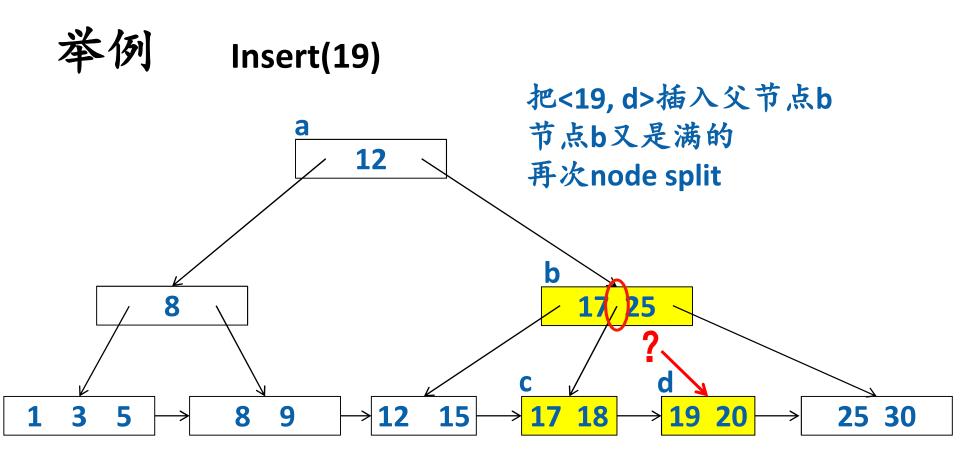


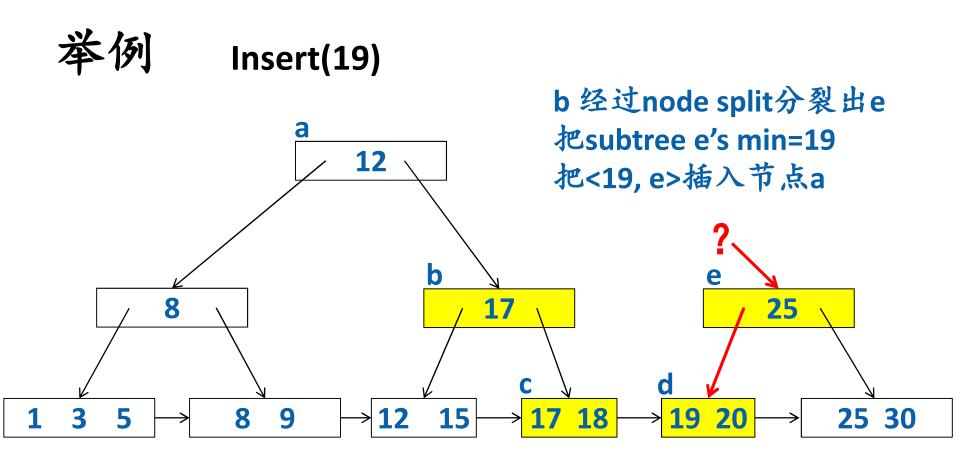




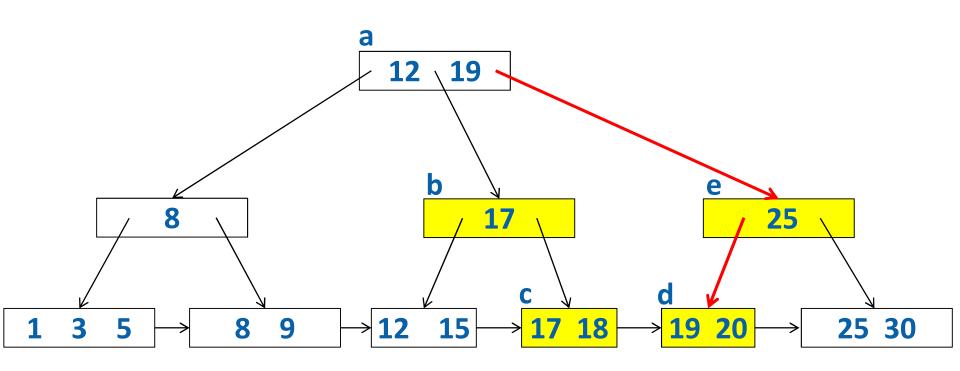
举例 Insert(19)







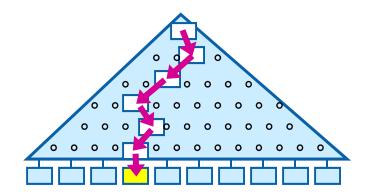
举例 Insert(19)



B+Tree: Deletion

Deletion

- □Search 然后在节点中删除
- □node merge?
 - 理论设计: 当节点中key个数小于一半, 需要merge, 保证B的下限

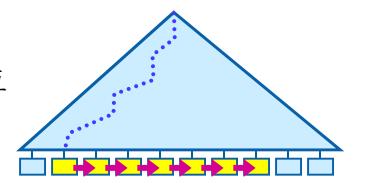


- □实际实现:数据总趋势是增长的
 - 只有节点为空时才node merge
 - 或者完全不进行node merge

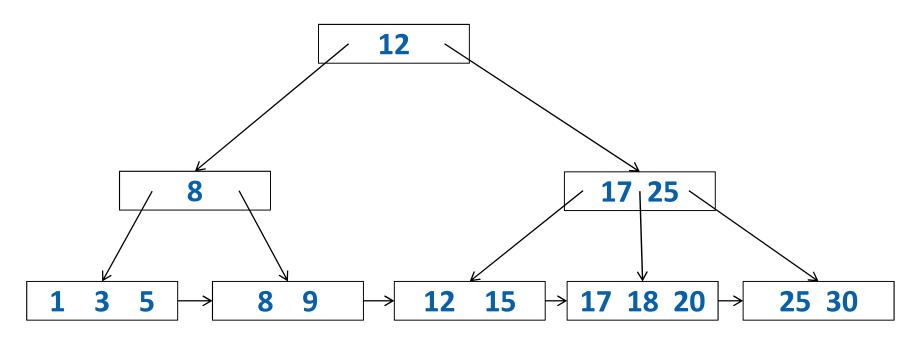
B⁺ Tree: Range Scan

Range Scan

- □找到起始叶结点,包括范围起始值
- □沿着叶的链接读下一个叶结点
- □直至遇到范围终止值

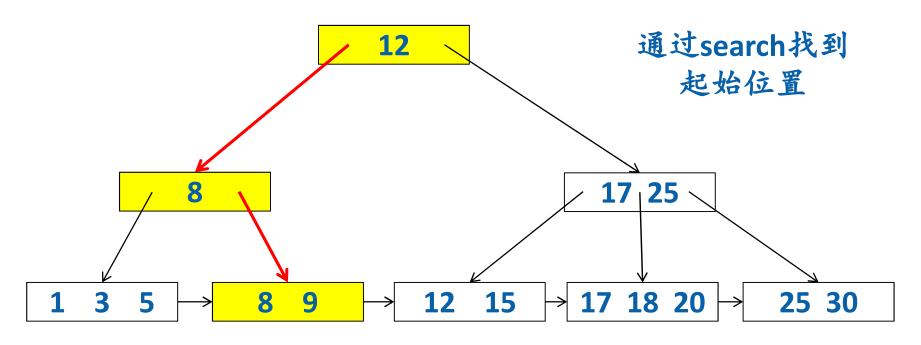


举例 Range scan (9, 20): 获取[9, 20]区间的index entry



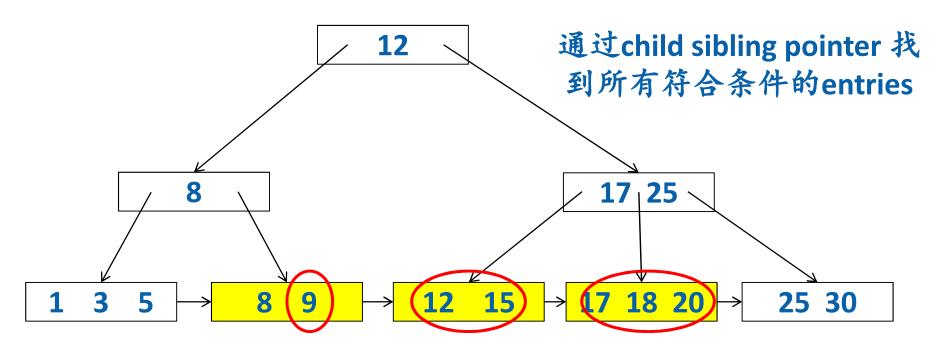
假设每个节点的child/pointer个数为B=3

举例 Range scan (9, 20): 获取[9, 20]区间的index entry



假设每个节点的child/pointer个数为B=3

举例 Range scan (9, 20): 获取[9, 20]区间的index entries



假设每个节点的child/pointer个数为B=3

索引种类

- Clustered index(聚簇索引,主索引)
 - □记录顺序就是index顺序
 - □可以认为记录就存在index中
 - □例如: primary key index

- Secondary index(辅助索引, 二级索引)
 - □记录顺序不是index顺序
 - □index中存储RecordId
 - □例如:在其它属性列上的索引
- 注意: 一个表上只可能有一个主索引

索引数据访问

select *Name*, *GPA* from *Student* where *Major* = '计算机';

假设已经建立了以 Major为key的二级索引

- •在二级索引中搜索Major='计算机'
- •对于每个匹配项,访问相应的tuple
- 读取Name和GPA

比较顺序访问与二级索引访问

- 顺序访问
 - □需要处理每一个记录
 - □顺序读每一个page

- •二级索引访问
 - □有选择地处理记录
 - □随机读相关的page

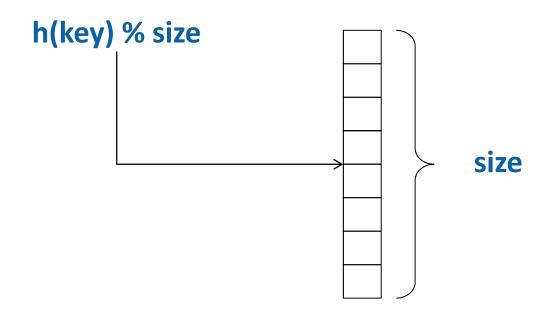
到底应该采用哪种方式呢?

- 由最终选中了多大比例的记录决定: selectivity
- 可以根据预测的selectivity、硬盘顺序读和随机读的性能,估算两种方式的执行时间
- 选择时间小的方案
- 这就是query optimizer的一个任务

Outline

- 索引的概念
- 树结构索引
- •哈希索引(散列表)
 - ☐ Hash function
 - □ Chained hashing
 - □ Extendible hashing
 - □ Linear hashing
- 位图索引
- 倒排索引

哈希表(Hash Table)



- 思路:索引查找→地址/下标运算
- 哈希函数h()?
- 冲突解决?

哈希函数h()

- •目的:键key→近乎随机的整数
- 通常对key的字节串进行运算

乘积型哈希函数h()

```
uint32 t multhash(const char *key, int len) {
   uint32 t hash = INIT_VAL;
   for (uint32_t i = 0; i < len; ++i)</pre>
      hash = M * hash + key[i];
   return hash;
(例如: Kernighan and Ritchie's function,
       INIT VAL=0, M=31)
```

复杂哈希函数举例

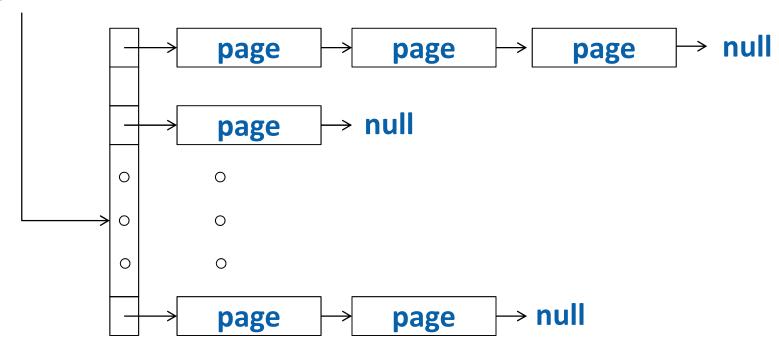
```
uint32_t jenkins_one_at_a_time_hash(char *key, size_t len)
    uint32 t hash, i;
    for(hash = i = 0; i < len; ++i)
        hash += key[i];
        hash += (hash << 10);
        hash ^= (hash >> 6);
    hash += (hash << 3);
    hash ^= (hash >> 11);
    hash += (hash << 15);
    return hash;
```

冲突解决方法?

- 数据结构课上□线性散列等
- 链表/溢出Page的方法

Chained Hash Table

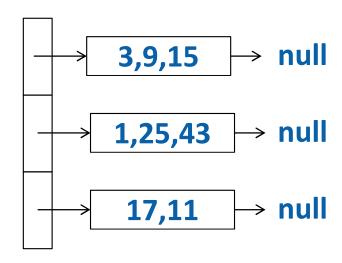
h(key) % size



• 每个bucket由1到多个Page组成

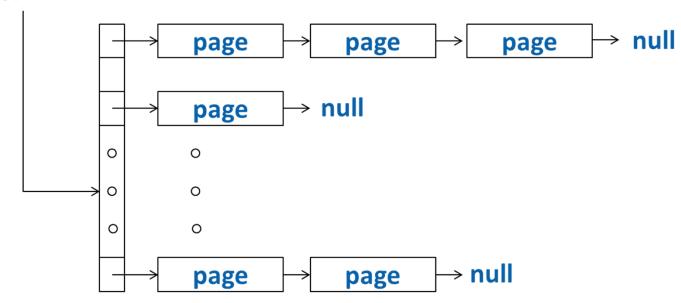
举例

- Key: 1, 3, 25, 17, 9, 11, 43, 15
- h(key) = key
- Size = 3



Rehashing

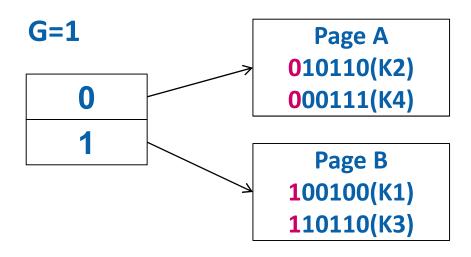
h(key) % size



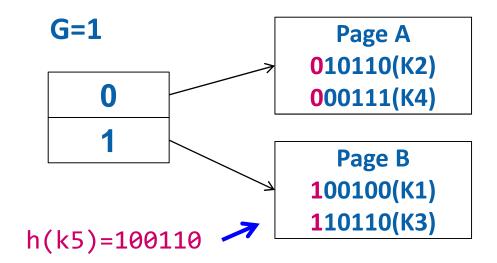
- · 当一个bucket有太多的page时,性能变差!
- 所以,需要Rehashing
 - 把Table_Size变大: Table_size *= 2;
 - 重新建一遍Hash Table
- 代价昂贵!

为了减少Rehashing的代价

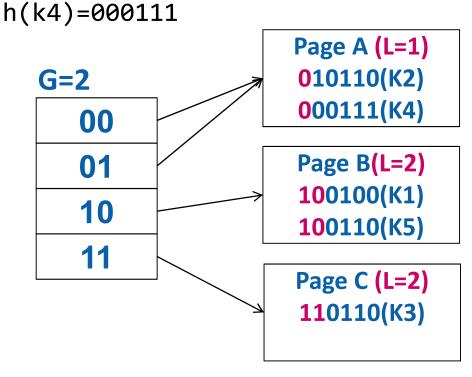
- 介绍两种经典的动态方案
- Extendible Hashing(可扩展哈希)
- Linear Hashing(线性哈希)



- bucket下标=hash后的整数 的前G位
 - ☐ G: Global depth
 - \Box Table size = 2^G

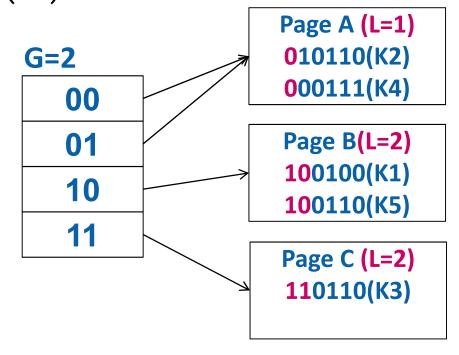


- bucket下标=hash后的整数 的前G位
 - ☐ G: Global depth
 - \Box Table size = 2^G



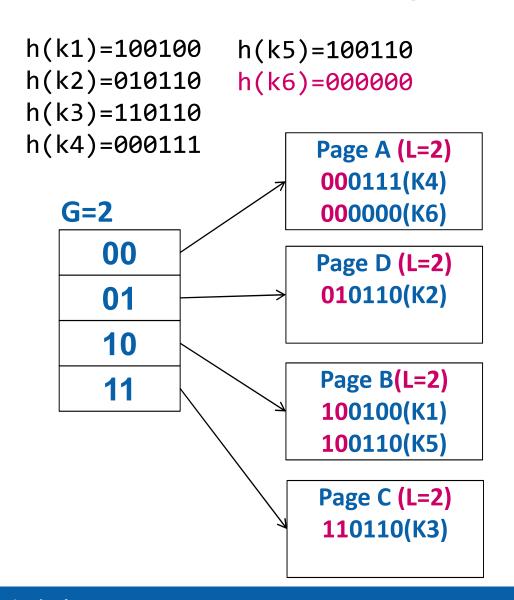
假设每个Page只能放2个项

- bucket下标=hash后的整数 的前G位
 - ☐ G: Global depth
 - \Box Table size = 2^G
- 变化
 - □ G++, Table Size变为2倍
 - □ Page B分裂为B和C
 - □多个桶指向同一个Page
- 每个Page中所有的项都有相同的前缀, 前L位相同
 - ☐ L: Local depth
 - □ 共有2G-L个桶指向这个Page



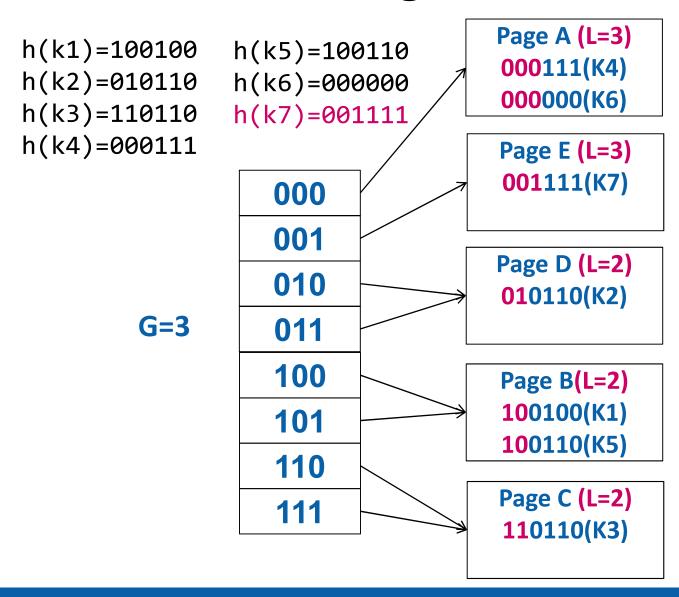
假设每个Page只能放2个项

- bucket下标=hash后的整数 的前G位
 - ☐ G: Global depth
 - \Box Table size = 2^G
- 每个Page中所有的项都有相同的前缀, 前L位相同
 - ☐ L: Local depth
 - □ 共有2G-L个桶指向这个Page



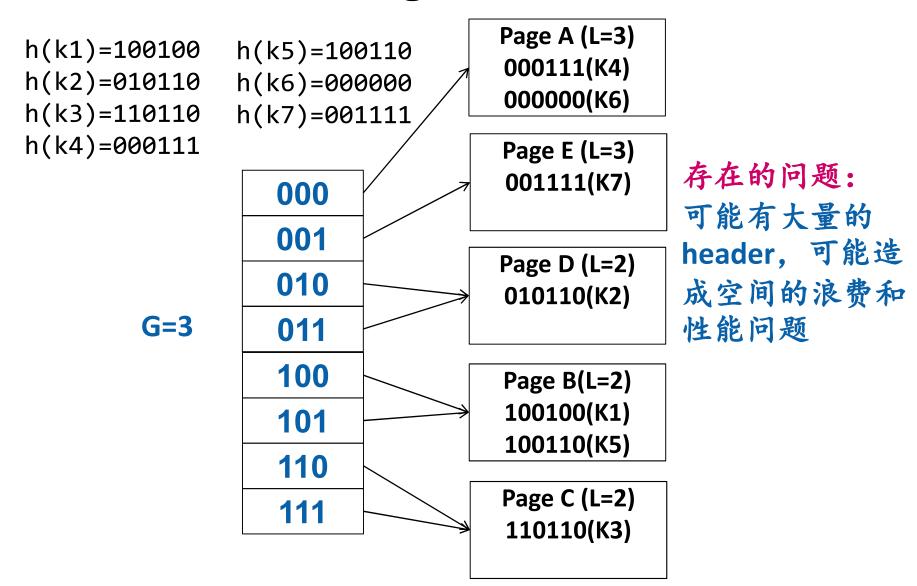
- bucket下标=hash后的整数 的前G位
 - ☐ G: Global depth
 - \Box Table size = 2^G
- 每个Page中所有的项都有相同的前缀, 前L位相同
 - ☐ L: Local depth
 - □ 共有2G-L个桶指向这个Page
- 当L<G时,分裂桶不需要 改变Table Size
 - □ 只需要把相同前缀的项放在 同一页, L++

```
h(k1)=100100
                 h(k5)=100110
h(k2)=010110
                 h(k6) = 000000
h(k3)=110110
                 h(k7) = 001111
h(k4) = 000111
                                      Page A (L=2)
                                       000111(K4)
                  G=2
                                       000000(K6)
                     00
                                      Page D (L=2)
                                       010110(K2)
                     01
                     10
                                       Page B(L=2)
                     11
                                       100100(K1)
                                       100110(K5)
                                      Page C (L=2)
                                       110110(K3)
```



Extendible Hashing: Insert(key)

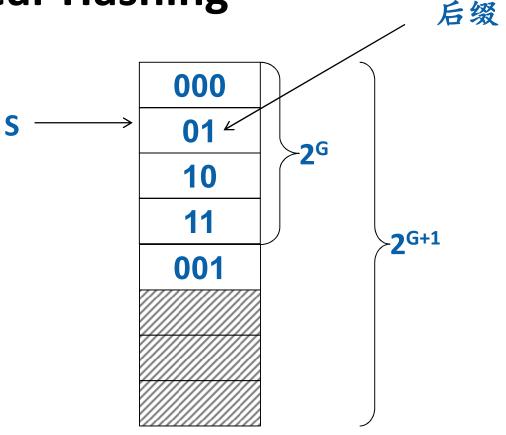
```
hash= h(key);
page= table[prefix(hash, G)];
if (page不满) {
 把 key , hash 插入Page;
else {
 if (page.L == G) {
   G++, 把Table[]变为原来的两倍
   Table'[i <<1 \mid 0] = Table'[i <<1 \mid 1] = Table[i];
 page.L ++;
 分配一个新的page,根据prefix(*,page.L)分配各项;
 修改相应的Table[]内容;
```



Linear Hashing

- 希望每次扩展一个header, 而不是把Table Size翻番
- 怎么做?

Linear Hashing



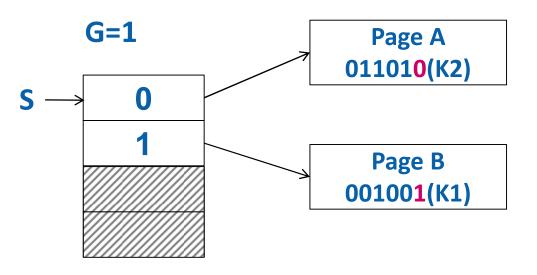
- 从2G扩展到2G+1, 不是一步完成, 而是渐进地完成
- S指出已经扩展的位置
 - □ [0, S-1]的bucket已经扩展完毕
 - □>=S的bucket还未扩展

什么时候需要扩展?

- 定义一个阈值: r
- 当Page数/Bucket数>r时,就触发扩展

当前: Page数/Bucket数=2/2=1.0 ☺

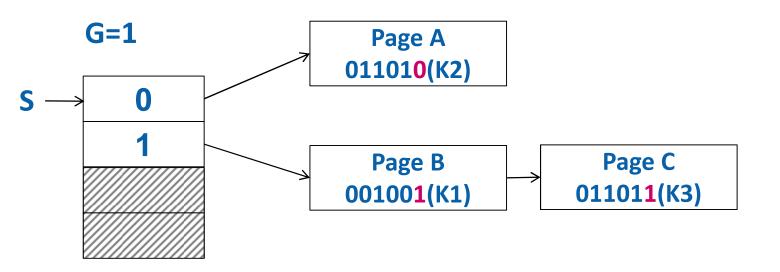
h(k1)=001001 h(k2)=011010 h(k3)=011011



当前: Page数/Bucket数=3/2=1.5 ◎

```
h(k1)=001001
h(k2)=011010
h(k3) = 011011
```

h(k4)=111000

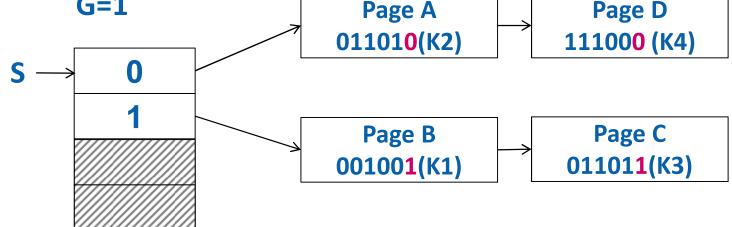


当前: Page数/Bucket数=4/2=2.0 ❷

h(k1)=001001

h(k2)=011010



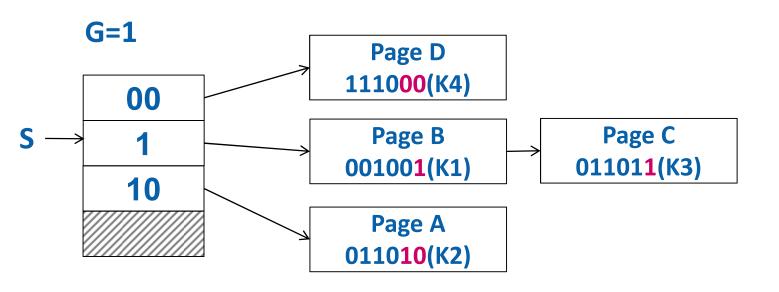


h(k1)=001001 h(k2)=011010 h(k3) = 011011

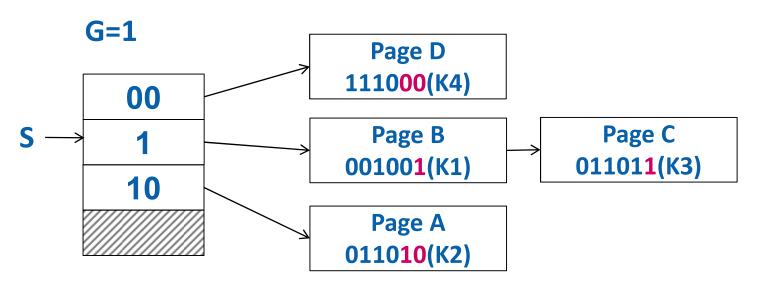
h(k4)=111000

进行扩展

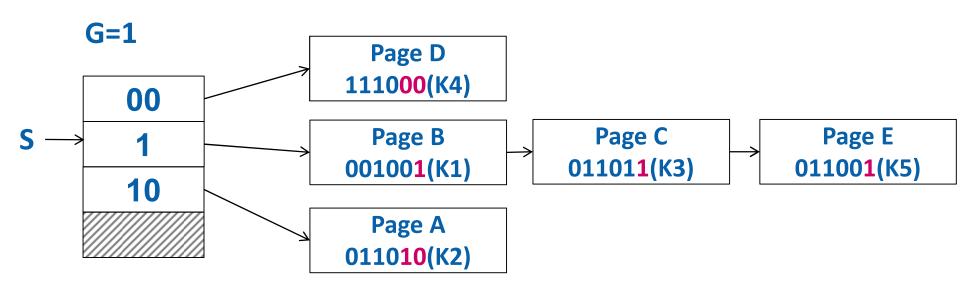
当前: Page数/Bucket数=4/3=1.33 ◎



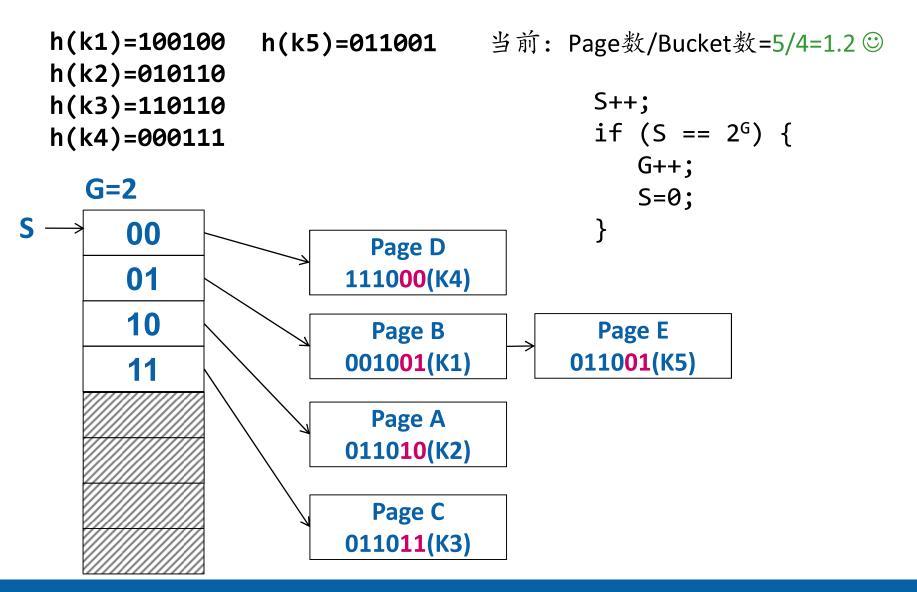
```
h(k1)=100100 h(k5)=011001
h(k2)=010110
h(k3)=110110
h(k4)=000111
```



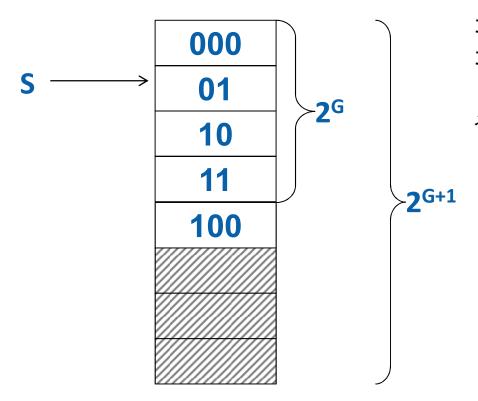
```
h(k1)=100100 h(k5)=011001 当前: Page数/Bucket数=5/3=1.67 ⊗ h(k2)=010110 h(k3)=110110 h(k4)=000111
```



Linear Hashing 扩展条件: Page数/Bucket数>1.5



Linear Hashing搜索



```
idx= hash & ((1<<G)-1);
if (idx < S)
idx= hash & ((1<<(G+1))-1);
搜索Table[idx]桶
```

Outline

- 索引的概念
- 树结构索引
- •哈希索引
- 位图索引
- 倒排索引

如何处理相同Key的多个记录?

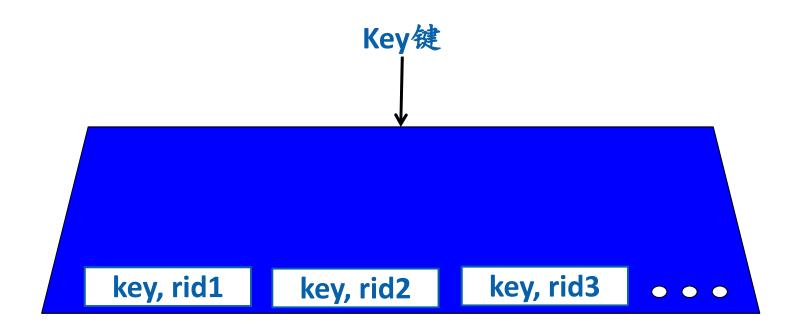
key, rid1

key, rid2

key, rid3

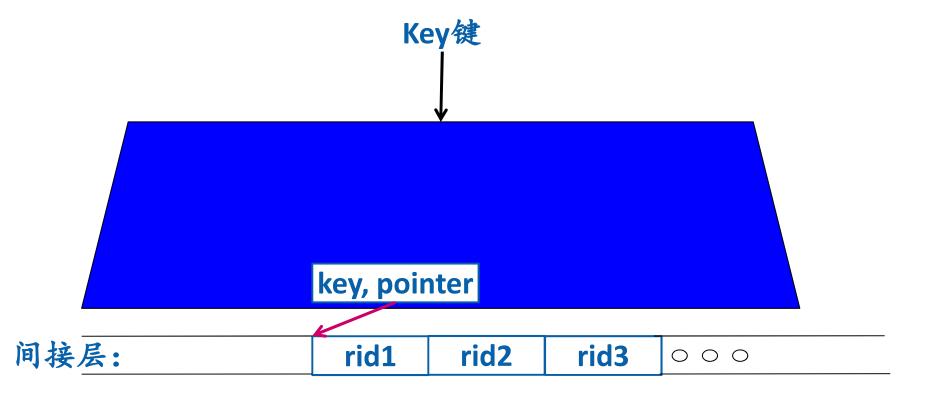
000

方法1: 直接作为不同的项



- 在树结构或哈希表中允许多项具有相同的key
- •问题: 当有很多项具有相同的key时, key在索引中存在了多份, 占用了额外的空间

方法2: 间接层



- 在树结构或哈希表中只记录唯一的key
- 多个RecordId记录在间接层中

方法3: Bitmap Index位图索引

- 把间接层记录为多个位图
- 每个key对应一个bitmap
 - □bitmap中的每位对应于一条记录
 - □1表示:这条记录在这列上取值是这个key
 - □0表示:这条记录在这列上取值不是这个key

Bitmap Index位图索引

ID	Name	Birthday	Gender	Major	Year	GPA
131234	张飞	1995/1/1	男	计算机	2013	85
145678	貂蝉	1996/3/3	女	经管	2014	90
129012	孙权	1994/5/5	男	法律	2012	80
121101	关羽	1994/6/6	男	计算机	2012	90
142233	赵云	1996/7/7	男	计算机	2014	95



位图索引分析

- 位图的大小与key的个数成正比
 - □索引列的取值个数越多, 位图索引需要的位图数越多

- 适用场合: 当索引列取值个数少的情况
 - □例如:性别、专业、年级等
 - □但是不适合:姓名

位图的优势

- 过滤条件的求值可以通过位运算来实现
- Column = value
 - □从Column对应的索引中得到value所对应的位图
- Column >= value
 - □从Column对应的索引中得到所有大于value所对应的位图
 - □把这些位图OR起来
- 条件1 and 条件2
 - □两个位图的AND
- 条件1 or 条件2
 - □两个位图的OR

位图的压缩

- 当1的个数非常少时,可以进行压缩
- 主要思想
 - □记录两个1之间的距离:表示A个0后跟一个1
 - □采用某种编码,用变长整数表达距离A
 - 关键问题是如何表示长度?
- 在使用时,解压进行处理
 - □位运算是逐位顺序进行的
 - □可以解压一段计算一段

变长整数表示: Unary Code

• 整数A表达为A-1个1和一个0

Α	Unary Code
1	0
2	10
3	110
4	1110
5	11110
10	111111110
50	111111111111111111111111111111111111111

适合于小数字出现频繁的情形 (根据香浓理论,码字长度应该 $\sim \log \frac{1}{P}$)

变长整数表示: Gamma Code

- 假设A的二进制表示中最高为1的位是第k位
- •那么

$$\underbrace{111...1}_{k \uparrow 1} 0A_{k-1}...A_{1}A_{0}$$

•例如: A=101101

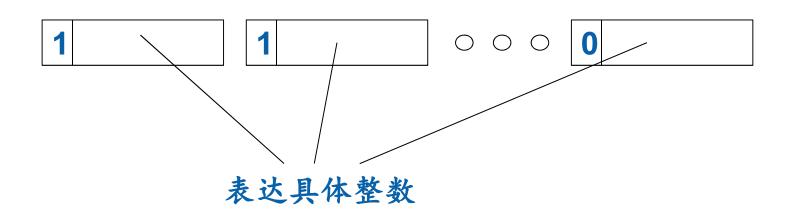
111110 01101

变长整数表示: Gamma Code

Α	Gamma Code
1	0
2 (10) _b	10 0
3 (11) _b	11 1
4 (100) _b	110 00
5 (101) _b	110 01
10 (1010) _b	1110 010
50 (110010) _b	111110 10010

变长整数表示:字节对齐码

- Byte-aligned code
- 每个字节用低7位表示整数,最高1位用于标识长度



变长整数表示:字节对齐码

- 考虑如下的可能
 - □A=100, (1100100)_b, 只需要一个字节, 可以表示为

01100100

□A=1000, (111 1101000), 需要两个字节, 可以表示为

11101000 00000111

- •可以改进?
 - □在使用中最高7位不可能为0(为什么?)
 - □所以,最高7位可以表达1~128,而不是0~127
 - □把最高7位减1后编码

变长整数表示:字节对齐码

•实际的表达

□A=100, (1100100)_b, 只需要一个字节, 可以表示为

01100011

□A=1000, (111 1101000), 需要两个字节, 可以表示为

11101000 00000110 注: **0000111减1**

• 把最高7位减1后编码

注: 1100100减1

编码方式比较

- ●我们只介绍了几种简单的编码 □有更多的编码方式,例如Golomb code等
- •字节的编码方式便于处理,运算效率高
- 位的编码方式可以获得更高的压缩比
 - □如果追求极致的压缩比,需要具体分析A的分布
 - □根据分布,选择恰当的编码

Outline

- 索引的概念
- 树结构索引
- •哈希索引
- •位图索引
- 倒排索引

Inverted Index(倒排索引)

• 主要用于对文本进行索引

- 口有大量的文档(Document)
- □每个文档有很多单词(Term)组成

Doc1: {t1, t3, t4, ..., t1000}

Doc2: {t2, t3, t4, ..., t9999}

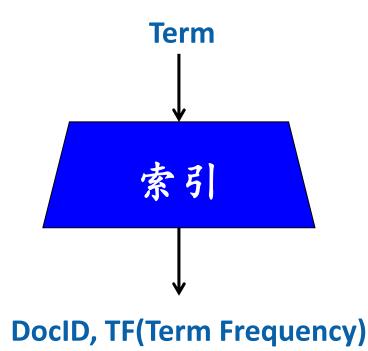
Doc3: {t5, t3, t9, ..., t8888}

••••

目标

- □给定关键字term
- □找到相关的文档,并对结果排序

倒排索引

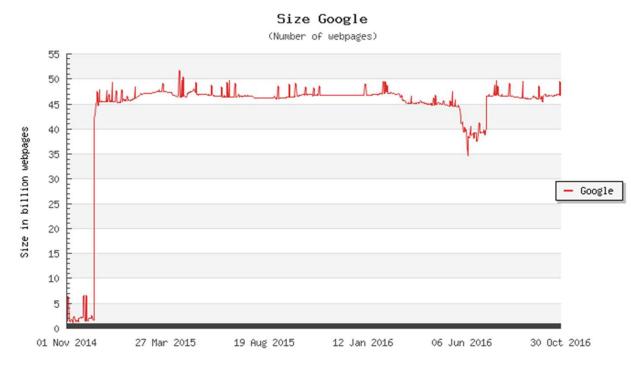


Inverted Index(倒排索引)

- 对于关系型数据库系统
- 可以对文本列产生倒排索引
- 从而加速like等操作

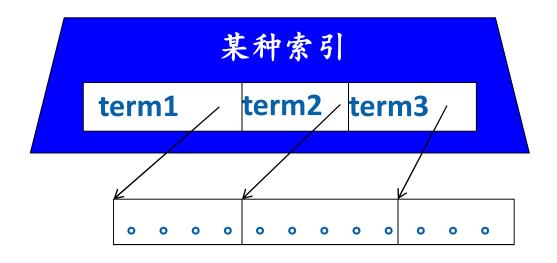
让我们来分析一下需求

- 可能的term(单词, 名词等)有多少个?
 - 口比较少
 - □常见的词汇: ~几万, ~几十万?
- 文档有多少个
 - □搜索引擎 网页数量
 - □ 大概450亿
 - □一个term可能 出现于大量的 文档中



数据来源: http://www.worldwidewebsize.com/

在term上很容易建立索引



- 可以是B+-tree, hash table等
- 主要的难点:

如何记录每个term对应的大量的DocID和TF?

Inverted List (倒排表)

 $Term \rightarrow (DocID_1, TF_1), (DocID_2, TF_2), ..., (DocID_n, TF_n)$

- 这个结构被称为Inverted List, 连续存储于外设 □可以用顺序读访问
- DocID从小到大排序,求相邻两项DocID的差,只记录这个差值
- 设计的重要问题是如何对DocID和TF进行压缩
 - □采用恰当的变长整数编码
 - □如前所述

小结

- 索引的概念
- 树结构索引
 - □从顺序文件到静态索引
 - □ B+树
 - □ 主索引 (聚簇索引) 和辅助索引 (二级索引)
- 哈希索引
 - □ Hash function
 - □ Chained hashing
 - □ Extendible hashing
 - ☐ Linear hashing
- 位图索引
- 倒排索引