- 索引的产生

- 键(Key)

首先,我们发现在多数情况下,定位操作并不需要匹配整行数据。而是很规律的只匹配某一个或几个列的值。例如,图中第1列就可以用来确定一条记录。这些用来确定一条数据的列,统称为键(Key).



Fig. 2

- Dense Index

根据减少无效数据访问的原则,我们将键的值拿过来存放到独立的块中。并且为每一个键值添加一个指针,指向原来的数据块。如图所示,

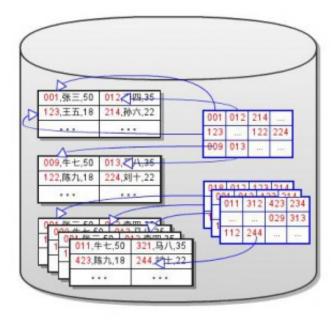


Fig. 3

这就是'索引'的祖先**Dense Index**. 当进行定位操作时,不再进行表扫描。而是进行**索引扫描(Index Scan)**,依次读出所有的索引块,进行键值的匹配。当找到匹配的键值后,根据该行的指针直接读取对应的数据块,进行操作。假设一个块中能存储100行数据,

10,000,000行的数据需要100,000个块的存储空间。假设键值列(+指针)占用一行数据 1/10的空间。那么大约需要10,000个块来存储Dense索引。因此我们用大约1/10的额外存储 空间换来了大约全表扫描10倍的定位效率。

03 - 索引的进化

在实际的应用中,这样的定位效率仍然不能满足需求。很多人可能已经想到了,通过排序和查找 算法来减少IO的访问。因此我们开始尝试对Dense Index进行排序存储,并且期望利用排序查 找算法来减少磁盘IO。

- 折半块查找

- A. 对Dense Index排序
- B. 需要一个数组按顺序存储索引块地址。以块为单位,不存储所有的行的地址。
- C. 这个索引块地址数组, 也要存储到磁盘上。将其单独存放在一个块链中, 如下图所示。
- D. 折半查找的时间复杂度是O(log $_2$ (N))。在上面的列子中,dense索引总共有10,000个块。假设1个块能存储2000个指针,需要5个块来存储这个数组。通过折半块查找,我们最多只需要读取 5(数组块)+ 14(索引块log $_2$ (10000))+1(数据块)=20个块。

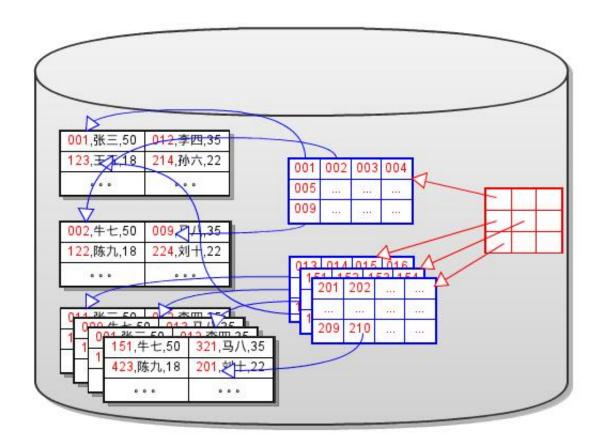


Fig. 4

- Sparse Index

实现基于块的折半查找时发现,读出每个块后只需要和第一行的键值匹配,就可以决定下一个块的位置(方向)。 因此有效数据是每个块(最后一个块除外)的第一行的数据。还是根据减少无效数据IO的原则,将每一个块的第一行的数据单独拿出来,和索引数组的地址放到一起。这样就可以直接在这个数组上进行折半查找了。如下图所示,这个数组就进化成了Sparse Index。

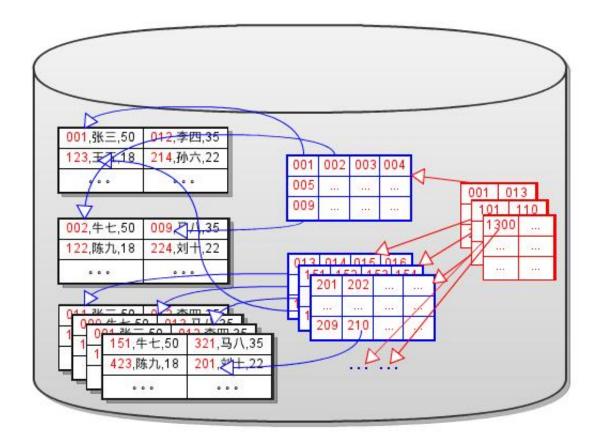


Fig. 5

因为Sparse Index和Dense Index的存储结构是相同的,所以占用的空间也相同。大约需要10个块来存储10000个Dense Index块的地址和首行键值。通过Sparse索引,仅需要读取10(Sparse块)+1(Dense块)+1(数据块)=12个块.

- 多层Sparse Index

因为Sparse Index本身是有序的,所以可以为Sparse Index再建sparse Index。通过这个方法,一层一层的建立 Sparse Indexes,直到最上层的Sparse Index只占用一个块为止,如下图所示。

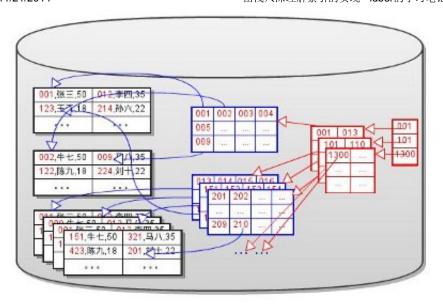


Fig. 6

- A. 这个最上层的Sparse Index称作整个索引树的根(root).
- B. 每次进行定位操作时,都从根开始查找。
- C. 每层索引只需要读出一个块。
- D. 最底层的Dense Index或数据称作叶子(leaf).
- E. 每次查找都必须要搜索到叶子节点,才能定位到数据。
- F. 索引的层数称作索引树的高度(height).
- G. 索引的IO性能和索引树的高度密切相关。索引树越高,磁盘IO越多。

在我们的例子中的Sparse Index,只有10个块,因此我们只需要再建立一个Sparse Index.通过两层Sparse Index和一层Dense Index查找时,只需读取1+1+1+1=4个块。

- Dense Index和Sparse Index的区别

- A. Dense Index包含所有数据的键值,但是Sparse Index仅包含部分键值。Sparse Index占用更少的磁盘空间。
- B. Dense Index指向的数据可以是无序的,但是Sparse Index的数据必须是有序的。
- C. Sparse Index 可以用来做索引的索引,但是Dense Index不可以。
- D. 在数据是有序的时候, Sparse Index更有效。因此Dense Index仅用于无序的数据。
- E. 索引扫描(Index Scan)实际上是对Dense Index层进行遍历。

- 簇索引(Clustered Index)和辅助索引(Secondary Index)

如果数据本身是基于某个Key来排序的,那么可以直接在数据上建立sparse索引,而不需要建立一个dense索引层(可以认为数据就是dense索引层)。如下图所示:

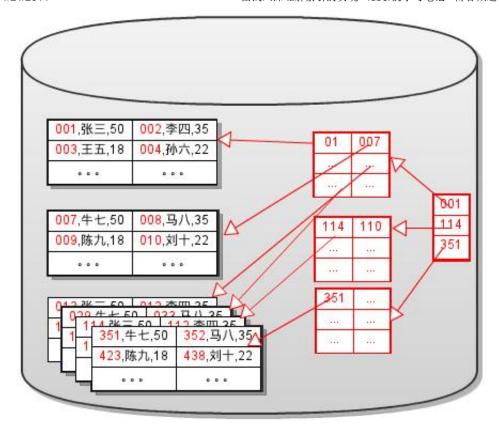


Fig. 7

这个索引就是我们常说的 "Clustered Index",而用来排序数据的键叫做主键Primary Key.

- A. 一个表只能有一个Clustered Index,因为数据只能根据一个键排序.
- B. 用其他的键来建立索引树时,必须要先建立一个dense索引层,在dense索引层上对此键的值进行排序。这样的索引树称作**Secondary Index**.
- C. 一个表上可以有多个Secondary Index.
- D. 对簇索引进行遍历,实际上就是对数据进行遍历。因此簇索引的遍历效率比辅组索引低。 如SELECT count(*) 操作,使用辅组索引遍历的效率更高。

- 范围搜索(Range Search)

由于键值是有序的,因此可以进行范围查找。只需要将数据块、Dense Index块分别以双向链表的方式进行连接,就可以实现高效的范围查找。如下图所示:

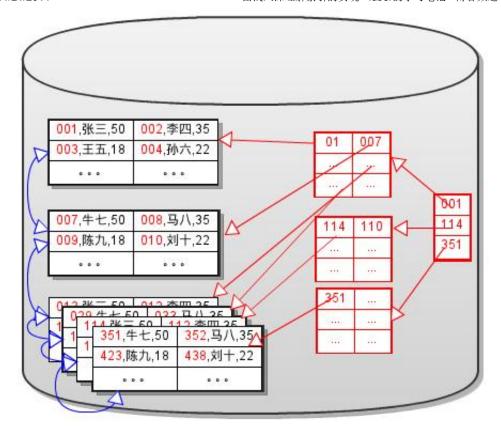


Fig. 8

范围查找的过程:

- A. 选择一个合适的边界值, 定位该值数据所在的块
- B. 然后选择合适的方向,在数据块(或Dense Index块)链中进行遍历。
- C. 直到数据不满足另一个边界值,结束范围查找。

是不是看着这个索引树很眼熟?换个角度看看这个图吧!

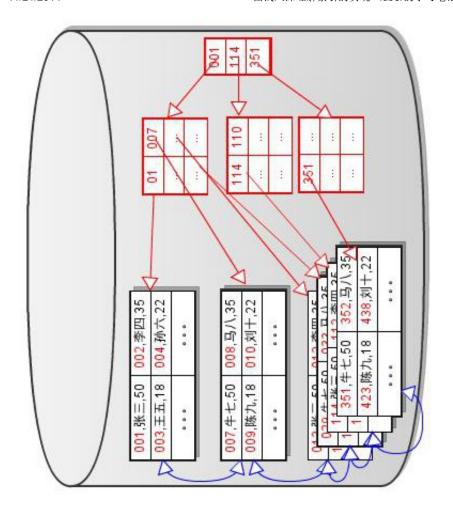


Fig. 9

这分明就是传说中的B+Tree.

- 索引上的操作

- A. 插入键值
- B. 删除键值
- C. 分裂一个节点
- D. 合并两个节点

这些操作在教科书上都有介绍,这里就不介绍了。

先写到这吧,实在写不动了,想明白容易,写明白就难了。下一篇里,打算谈谈标准B+Tree的几个问题,以及在实现过程中,B+Tree的一些变形。

教科书上的B+Tree是一个简化了的,方便于研究和教学的B+Tree。然而在数据库实现时,为了更好的性能或者降低实现的难度,都会在细节上进行一定的变化。下面以InnoDB为例,来说说这些变化。

04 - Sparse Index中的数据指针

在"由浅入深理解索引的实现(1)"中提到,Sparse Index中的每个键值都有一个指针指向所在的数据页。这样每个B+Tree都有指针指向数据页。如图Fig.10所示:

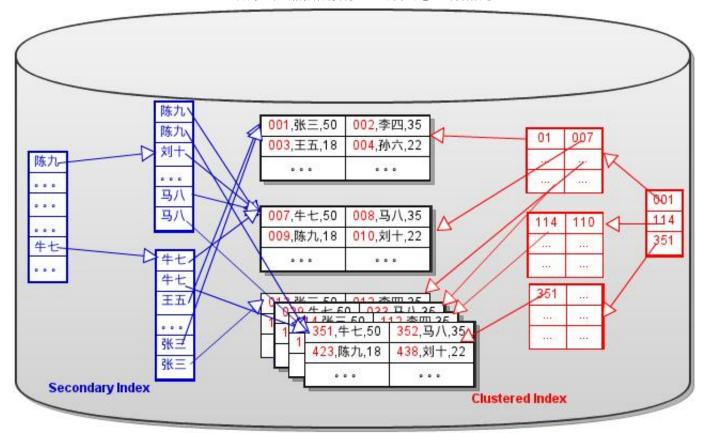


Fig.10

如果数据页进行了拆分或合并操作,那么所有的B+Tree都需要修改相应的页指针。特别是 Secondary B+Tree (辅助索引对应的B+Tree),要对很多个不连续的页进行修改。同时也需要对 这些页加锁,这会降低并发性。

为了降低难度和增加更新(分裂和合并B+Tree节点)的性能,InnoDB 将 Secondary B+Tree中的指针替换成了主键的键值。如图Fig.11所示:

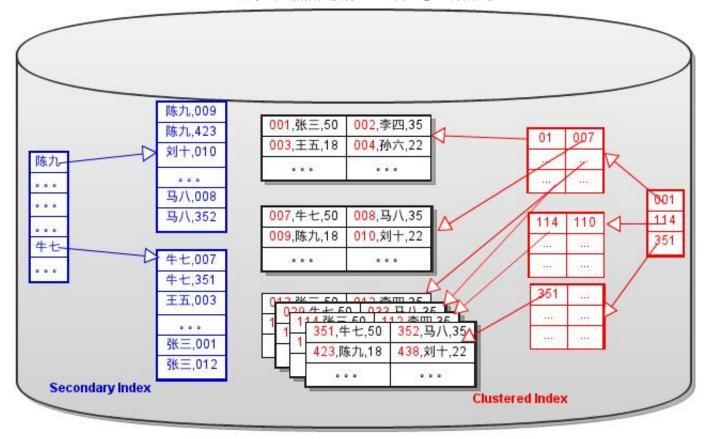


Fig.11

这样就去除了Secondary B+Tree对数据页的依赖,而数据就变成了Clustered B+Tree(簇索引对应的B+Tree)独占的了。对数据页的拆分及合并操作,仅影响Clustered B+Tree. 因此InnoDB的数据文件中存储的实际上就是多个孤立B+Tree。

一个有趣的问题,当用户显式的把主键定义到了二级索引中时,还需要额外的主键来做二级索引的数据吗(即存储2份主键)?很显然是不需要的。InnoDB在创建二级索引的时候,会判断主键的字段是否已经被包含在了要创建的索引中。

接下来看一下数据操作在B+Tree上的基本实现。

- 用主键查询

直接在Clustered B+Tree上查询。

- 用辅助索引查询

- A. 在Secondary B+Tree上查询到主键。
- B. 用主键在Clustered B+Tree

可以看出,在使用主键值替换页指针后,辅助索引的查询效率降低了。

- A. 尽量使用主键来查询数据(索引遍历操作除外).
- B. 可以通过缓存来弥补性能,因此所有的键列,都应该尽量的小。

- INSERT

- A. 在Clustered B+Tree上插入数据
- B. 在所有其他Secondary B+Tree上插入主键。

- DELETE

- A. 在Clustered B+Tree上删除数据。
- B. 在所有其他Secondary B+Tree上删除主键。

- UPDATE 非键列

A. 在Clustered B+Tree上更新数据。

- UPDATE 主键列

- A. 在Clustered B+Tree删除原有的记录(只是标记为DELETED,并不真正删除)。
- B. 在Clustered B+Tree插入新的记录。
- C. 在每一个Secondary B+Tree上删除原有的数据。(有疑问,看下一节。)
- D. 在每一个Secondary B+Tree上插入原有的数据。

- UPDATE 辅助索引的键值

- A. 在Clustered B+Tree上更新数据。
- B. 在每一个Secondary B+Tree上删除原有的主键。
- C. 在每一个Secondary B+Tree上插入原有的主键。

更新键列时,需要更新多个页,效率比较低。

- A. 尽量不用对主键列进行UPDATE操作。
- B. 更新很多时,尽量少建索引。

05 - 非唯一键索引

教科书上的B+Tree操作,通常都假设"键值是唯一的"。但是在实际的应用中Secondary Index是允许键值重复的。在极端的情况下,所有的键值都一样,该如何来处理呢? InnoDB 的 Secondary B+Tree中,主键也是此键的一部分。 Secondary Key = 用户定义的KEY + 主键。如图Fig.12所示:

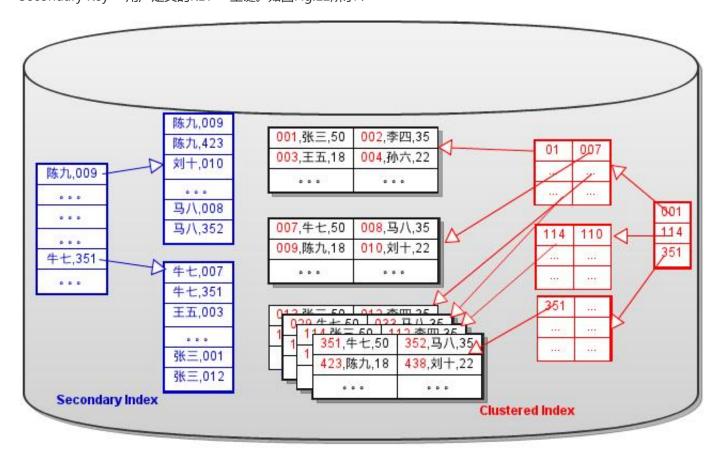


Fig.12

注意主键不仅做为数据出现在叶子节点,同时也作为键的一部分出现非叶子节点。对于非唯一键来说,因为主键是唯一的,SECONDARY Key也是唯一的。当然,在插入数据时,还是会根据用户定义的Key,来判断唯一性。按理说,如果辅助索引是唯一的(并且所有字段不能为空),就不需要这样做。可是,InnoDB对所有的Secondary B+Tree都这样创建。

还没弄明白有什么特殊的用途?有知道的朋友可以帮忙解答一下。

也许是为了降低代码的复杂性,这是我想到的唯一理由。

弄清楚了,即便是非空唯一键,在二级索引的B+Tree中也可能重复,因此必须要将主键加入到非叶子节点。

06 - < Key, Pointer>对

标准的B+Tree的每个节点有K个键值和K+1个指针,指向K+1个子节点。如图Fig.13:

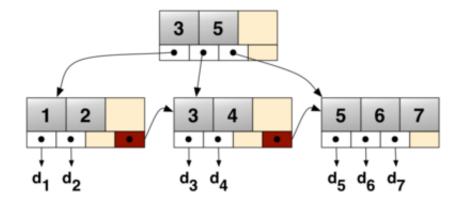


Fig.13(图片来自于WikiPedia)

而在"由浅入深理解索引的实现(1)"中Fig.9的B+Tree上,每个节点有K个键值和K个指针。InnoDB的B+Tree也是如此。如图Fig.14所示:

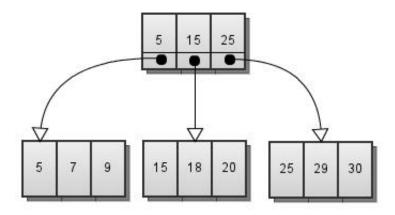


Fig.14

这样做的好处在于,键值和指针——对应。我们可以将一个<Key,Pointer>对看作一条记录。这样就可以用数据块的存储格式来存储索引块。因为不需要为索引块定义单独的存储格式,就降低了实现的难度。

- 插入最小值

当考虑在变形后的B+Tree上进行INSERT操作时,发现了一个有趣的问题。如果插入的数据的健值比B+Tree的最小键值小时,就无法定位到一个适当的数据块上去(<Key,Pointer>中的Key代表了子节点上的键值是>=Key的)。例如,在Fig.5的B+Tree中插入键值为0的数据时,无法定位到任何节点。

在标准的B+Tree上,这样的键值会被定位到最左侧的节点上去。这个做法,对于Fig.5中的B+Tree也是合理的。Innodb的做法是,将每一层(叶子层除外)的最左侧节点的第一条记录标记为最小记录(MIN_REC).在进行定位操作时,任何键值都比标记为MIN_REC的键值大。因此0会被插入到最左侧的记录节点上。如Fig.15所示:

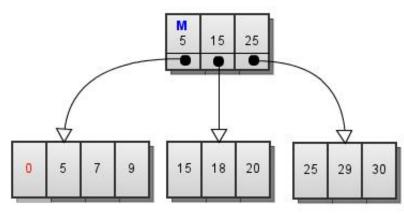


Fig.15

07 - 顺序插入数据

Fig.16是B-Tree的插入和分裂过程,我们看看有没有什么问题?

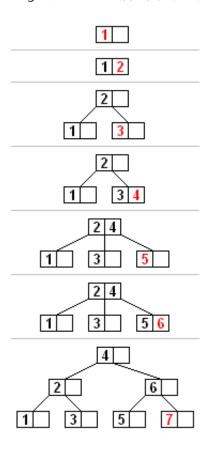


Fig.16(图片来自于WikiPedia)

标准的B-Tree分裂时,将一半的键值和数据移动到新的节点上去。原有节点和新节点都保留一半的空间,用于以后的插入操作。当按照键值的顺序插入数据时,左侧的节点不可能再有新的数据插入。因此,会浪费约一半的存储空间。

解决这个问题的基本思路是:分裂顺序插入的B-Tree时,将原有的数据都保留在原有的节点上。 创建一个新的节点,用来存储新的数据。顺序插入时的分裂过程如Fig.17所示:

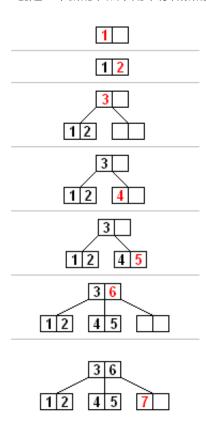


Fig.17

以上是以B-Tree为例,B+Tree的分裂过程类似。InnoDB的实现以这个思路为基础,不过要复杂一些。因为顺序插入是有方向性的,可能是从小到大,也可能是从大到小的插入数据。所以要区分不同的情况。如果要了解细节,可参考以下函数的代码。

btr_page_split_and_insert();

btr_page_get_split_rec_to_right();

btr_page_get_split_rec_to_right();