

## 1 Different-sized sub-problems

Akra – Bazzi公式

对于形如

$$T(n) = \sum_{i=1}^k a_i T(n/b_i) + f(n)$$

这样递归表达式,  $T(n)$ 的时间复杂度为

$$T(n) = \Theta(n^p (1 + \int_1^n \frac{f(u)}{u^{p+1}} du))$$

p需满足

$$\sum_{i=1}^k a_i / b_i^p = 1$$

所以对于  $T(n) = T(n/2) + T(n/4) + T(n/8) + n$

首先由于  $(1/2)^p + (1/4)^p + (1/8)^p = 1$  没有分析解, 但是由于  $(1/2)^x + (1/4)^x + (1/8)^x$  为减函数, 所以  $0 < p < 1$

因此我们有

$$\int_1^n \frac{f(u)}{u^{p+1}} du = \int_1^n u^{-p} du = \frac{u^{1-p}}{1-p} \Big|_{u=1}^n = \frac{n^{1-p} - 1}{1-p} = \Theta(n^{1-p})$$

因此

$$T(n) = \Theta(n^p \cdot (1 + \Theta(n^{1-p}))) = \Theta(n)$$

## 2 What's wrong with this proof ?

(a)

(1),(2)是错的, (3)是对的

(b)

(1)是错的

$T(n) = O(n-5) + 10n = O(n)$  这一步是有错的

我们可以证明

$$\begin{aligned} \because T(n-5) &= O(n-5) \\ \therefore T(n-5) &\leq c(n-5) \\ \because T(n) &= T(n-5) + 10n \\ \therefore T(n) &\leq c(n-5) + 10n = (c+10)n - 5c \end{aligned} \quad (2.1)$$

根据式(2.1)我们并不能推出 $T(n) = O(n)$ , 因为c是不确定的由 $T(n - 5)$ 中的n确定

(2)是错的

主定理中的b一定得是常数, 而不能依赖于n

### 3

(a)

伪代码

```
Get_Random_euqal_probability()
while(1)
    a = randP() ? 1 : 0
    b = randP() ? 1 : 0
    if(a + b != 1)
        continue
    if(a == 1)
        return true
    else
        return false
```

a,b分别调用randP()函数, 如果为true就等于1, 如果为false就等于0

接着判断a + b

如果a + b不等于一就continue

如果a + b等于1且a == 1时返回true

如果a + b等于1且b == 1时返回false

(b)

a等于1的概率为p,等于0的概率为1 - p, 同样

b等于1的概率为p,等于0的概率为1 - p

那么(a,b)等于(1,0)和(0,1)的概率分别是 $p(1-p)$ 和 $(1-p)p$

所以每次迭代能返回的概率为 $2p(1 - p)$ , 所以迭代的期望次数为 $\frac{1}{2p(1-p)}$

所以调用randP的期望为 $2 * \frac{1}{2p(1-p)} = \frac{1}{p(1-p)}$

(c)

a等于1的概率为p,等于0的概率为1 - p, 同样, b等于1的概率为p,等于0的概率为1 - p

所以(a,b)组合的概率分布为

$$(0, 0) = (1 - p)^2$$

$$(0, 1) = (1 - p)p$$

$$(1, 0) = p(1 - p)$$

$$(1, 1) = p^2$$

当遇到(0,0)或者(1,1)的时候我们就过滤掉，所以剩下的(0, 1)和(1, 0)的概率都是0.5,0.5

## 4

(a)

伪代码

输入：

A数组 表示排序好了的数组

B数组 表示排序好了的数组

```

1. Find_Median(A,B,length)
2.   if length==1
3.     return a[0]>b[0]?b[0]:a[0]
4.   mid = (length-1)/2
5.   if a[mid]==b[mid]
6.     return a[mid]
7.   else if a[mid] < b[mid]
8.     return Find_Median(A[length-mid-1:length-1],B[0:mid],mid+1)
9.   else
10.    return Find_Median(A[0:mid],B[length-mid-1:length-1],mid+1)

```

对于输入的长度相同的A,B两数组，如果长度为1，则返回较小的元素。如果两个数组的中位数相等就返回中位数，如果A的中位数小于B的中位数，那就返回A的中位数右边的数组和B的中位数左边的数组的递归结果，否则就返回A中位数左边的数组和B的中位数右边的数组的递归结果。

(b)

- Recursion invariant

*Find\_Median(A, B, length)*函数每次都会返回A,B两数组中排序好的中位数

- Base case("Initialization")

初始化时A,B都是排序好了的长度一样的数组，length为A的长度

- Inductive step: ("Maintenance")

首先我们找到了A[n/2]和B[n/2]来比较

1.如果他们相等，那么A[n/2]肯定就是两个数组的中位数

2.如果B[n/2]>A[n/2]，那么这个中位数肯定在A[n/2:n]或B[0:n/2]的序列里。那么我们只要获取这两个数组中的中位数，这样肯定得到的中位数两边的数的个数肯定也是相等的。

3.同理如果B[n/2]<A[n/2]，那么这个中位数肯定在A[0:n/2]或B[n/2:n]的序列里。那么我们只要获取这两个数组中的中位数，这样肯定得到的中位数两边的数的个数肯定也是相等的。

4.所以每次调用该函数都会返回该次迭代的A,B两数组的排序好的中位数

- Conclusion ("Termination")

当递归到最后一次返回结果，并将结果返回到第一次调用时算法结束得到的就是A,B两个排序好的数组的中位数。

(c)

设 $length = n$ 的时间复杂度表达式为 $T(n)$

每次调用函数都会进行常数次比较和赋值

则表达式为 $T(n) = T(n/2) + O(1)$ ，那么 $T(n) = O(\log n)$

## 5

(a)

伪代码

```
def binarysearch(value, low, high)
    if low >= high
        return low
    mid = (low + high) / 2
    ans = ask("数组中超过value的是否有mid个?")
    if ans is "yes":
        return binarysearch(value, mid+1, high)
    else:
        return binarysearch(value, low, mid)

def main():
    counts = []
    for i = 1 to k:
        counts.append(binarysearch(i, 0, n))
    for i, count in enumerate(counts):
        for j = 1 to count:
            print i
```

首先我们遍历 $1 \dots k$ , 对于每个 $i$ 值我们的目的是找出它在数组中的个数，我们可以通过二分查找找出每个 $i$ 值在数组中出现的个数，比如我们可以问是否有超过 $n/2$ 个元素都比 $i$ 大，如果是我们就在 $(n/2, n)$ 之间问，这样每次花的时间都是 $O(\log n)$ , 所以总的时间复杂度就是 $O(k \log n)$

(b)

一个最多能问 $c$ 个问题的算法最多能有 $2^c$ 个输出因为每个答案的序列都只对应一个输出。对任意连续 $c$ 个yes/no问题，都有 $2^c$ 个可能的连续答案，所以如果有一个长度为 $N$ 的元素互不相同，且排序好了的数组，在最坏的情况下任何算法都必须得问 $\log N$ 个问题

下界为:对每个值 $1, \dots, k-1$ , 让它在数组中任何位置出现 $1$ 到 $\frac{k}{n}$ 之间次, 然后让 $k$ 出现直到填满数组为止。这样就会产生 $(\frac{n}{k})^{k-1}$ 个不同的排序好的数组, 因此便可以得到问题数量的最坏情况的算法复杂度的下界为:  
 $\log((\frac{n}{k})^{k-1}) = (k-1)\log \frac{n}{k} = \Omega(k \log \frac{n}{k})$

## 6

(a)

伪代码

```
tree{
    int i //文件编号
    int j //第i个文件对应的密码编号
    set smaller_files //文件对应密码长度小于第i个文件的密码长度的文件编号集合
    set bigger_files //文件对应密码长度大于第i个文件的密码长度的文件编号集合
    tree left_node //左子树
    tree right_node //右子树
}Tree
```

**check**(file,password) 检验函数, 如果file的密码长度大于password返回1, 相等返回0, 小于返回-1

输入

tree: Tree类型的node节点  
 set: 当前搜索的文件集  
 j: 当前匹配的密码编号

输出

node: Tree节点(node.i,node.j)表示第node.i个文件和第node.j个密码匹配

**find\_file\_match\_password**(tree,set,j)

```
Tree node = new Tree
if tree == null
    for k = 0 to set.length
        if check(F[set[k]],P[j]) == 0
            node.i = set[k]
            node.j = j
        else if(check(F[set[k]],P[j]) < 0)
            node.smaller_files.add(set[k])
        else if(check(F[set[k]],P[j]) > 0)
            node.bigger_files.add(set[k])
    return node
else
    if check(F[node.i],P[j] < 0)
        if tree.right_node == null
            tree.right_node =
find_file_match_password(tree.right_node,tree.bigger_files,j)
        return tree.right_node
    else
```

```

        return find_file_match_password(tree.right_node,tree.bigger_files,j)
    else if check(F[node.i],P[j] > 0)
        if tree.left_node == null
            tree.left_node =
find_file_match_password(tree.left_node,tree.smaller_files,j)
        return tree.left_node
    else
        return find_file_match_password(tree.left_node,tree.smaller_files,j)

```

输入

F:文件数组

P:密码数组

match(F,P)

```

    set all_files
    Tree node = null
    for i = 0 to F.length-1
        all_files.add(i)
    for j = 0 to P.length-1
        find_file_match_password(node,all_files,j)

```

## 算法描述

首先维护一棵二叉树

- int i //文件编号  
int j //第i个文件对应的密码编号  
set smaller\_files //文件对应密码长度小于第i个文件的密码长度的文件编号集合  
set bigger\_files //文件对应密码长度大于第i个文件的密码长度的文件编号集合  
tree left\_node //左子树  
tree right\_node //右子树

在寻找第j个密码对应的文件的时候，从根节点开始，如果当前密码大于根节点对应的文件密码长度，那就进入根节点的右子树搜索，如果当前密码小于根节点对应的文件密码长度，那就进入根节点的左子树搜索。如果递归到下一个节点为空时，就从可选集中遍历寻找与当前密码匹配的文件，赋给i,j。然后设置其smaller\_files为小于当前匹配文件的那些文件编号，bigger\_files为大于当前匹配文件的那些文件编号。最后返回该节点。

(b)

## 正确性证明

- Recursion invariant

*find\_file\_match\_password(tree, set, j)* 函数肯定会返回当前tree节点及其子树中的与j匹配的文件节点

- Base case("Initialization")

第一次调用*find\_file\_match\_password(tree, set, j)*时,tree为空节点null，且set的搜索集为所有F中的文件

- Inductive step: ("Maintenance")

每次查询第j个密码对应的文件时，都会从我们维护的二叉树中去寻找包含它对应文件的那个字节节点，直到找到一个叶子节点，然后在其搜索集中搜索到匹配的文件编号，同时记录它的smaller\_files和bigger\_files，然后返回结果节点。

- Conclusion ("Termination")

当  $j == n - 1$  调用  $find\_file\_match\_password(tree, set, j)$  返回时，最后一个密码对应的文件也找到。算法结束

(c)

## 时间复杂度分析

由于我们在对n个密码进行匹配的过程中都是进行二叉树的搜索和生成，平均情况下，第一个密码进行匹配的时候会进行n次比较，第二个密码会进行n/2次比较,第三个密码会进行n/2(匹配的文件在第二层)次或n/4次比较(匹配的文件在第三层),接着第四个..第n个。最后会生成一颗二叉树，在随机算法中结果会接近满二叉树。

所以第i层进行的比较和搜索是  $c * i * \frac{n}{i} = O(n)$ ，因此总的时间复杂度约为  $\sum_{i=1}^k c * i * \frac{n}{i} = O(n \log n)$ ,  $k = \log n$

## 7

(a)

将CHOOSEPIVOT(A):中的

$Split\ A\ into\ m = \lceil \frac{n}{5} \rceil\ groups, of\ size \leq 5\ each$  改为

$Split\ A\ into\ m = \lceil \frac{n}{3} \rceil\ groups, of\ size \leq 3\ each$

(b)

因为  $n = 3^k$ , 且整个数组被划分为大小为3的块，那么一共就有  $n/3$  个块，每个块中取中间元素，于是就一共选取了  $n/3$  个元素，因此在choosepivot中select-3的数组最多只有  $n/3$  个元素

(c)

$$\begin{aligned}
 (n-1) - (2(\lceil \frac{m}{2} \rceil - 1) + 1) \\
 &= n - 2\lceil \frac{m}{2} \rceil \\
 &\leq n - 2(\frac{m}{2}) \\
 &= n - m \\
 &\leq n - \frac{n}{3} \\
 &= \frac{2n}{3} < \frac{2n}{3} + 2
 \end{aligned}$$

(d)

1. 将我们的数组划分为块大小为3，并且找到每个块的中间元素(时间复杂度为常数),所以总的时间复

杂度为 $\Theta(n)$ ,

2. 因为在选取pivot之后需要进行PARTITION(A,p)这个函数需要遍历将A数组分为比第p个元素小的L,A[p],和比第p个元素大的R, 时间复杂度为 $\Theta(n)$
3. 一旦我们PARTITION之后, 我们就再选择哪一边进行递归, 只需要1次判断, 因此时间复杂度为 $\Theta(1)$

所以综上一次单独的调用时间复杂度为 $O(n)$

(e)

$$T(n) = T(n/3) + T(2n/3) + \Theta(n)$$

(f)

Select-3的时间复杂度上界不是 $O(n)$

我们先尝试用代入法证明

先假设 $T(n)=O(n)$ ,所以当 $n > n_0$ 时, 有 $T(n) = kn$

于是有

$$T(n) = kn/3 + 2kn/3 + cn = kn + cn = (k + c)n > kn$$

代入法证明失败, 但是这并不能证明该时间复杂度就不是 $O(n)$

我们采用Akra - Bazzi求解该递归式的复杂度, 公示同第一题一样

$$\because \left(\frac{1}{3}\right)^p + \left(\frac{2}{3}\right)^p = 1 \quad \therefore p = 1$$

由

$$T(n) = \Theta(n^p(1 + \int_1^n \frac{f(u)}{u^{p+1}} du))$$

可计算得

$$\begin{aligned} T(n) &= \Theta(n(1 + \int_1^n \frac{1}{u} du)) \\ &= \Theta(n(1 + \log n)) \\ &= \Theta(n \log n) \end{aligned}$$

所以 $T(n)$ 并不等于 $O(n)$