算法分析与设计基础 第十一周作业

徐浩博 软件02 2020010108

Problem 1

a.

```
FIB_HEAP_CHANGE_KEY(H, x, k):

if k == x.key:

return

if k < y.key:

FIP_HEAP_DECREASE_KEY(H, x, k)

return

FIP_HEAP_DELETE(H, x)

FIP_HEAP_INSERT(H, k)</pre>
```

若修改的值比原值小,则直接调用FIP-HEAP-DECREASE-KEY,由之前讨论,删除节点的摊还时间为O(lgn). 若修改的值等于原值,则不修改,复杂度O(1). 若修改的值大于原值,则将该节点删去,然后再插入要修改的新值,删除的摊还时间为O(lgn),插入摊还时间为O(1),总共摊还时间为O(lgn)+O(1)=O(lgn).

b.

```
FIB_HEAP_PRUNE(H, r):
       if r > H.n:
2
            r = H.n
       for i from 1 to r:
4
            x = leaf_list \rightarrow head
5
            if x == H.min && H.n != 1:
6
                x = another element of leaf_list
7
            y = x.p
8
            if y != NUL:
9
                remove x from the leaf list
10
                remove x from the child list of y
11
                decrement y.degree
                if y.degree == 0:
13
                     insert y into the leaf list
14
                CASCADING-CUT-2.0(H, y)
15
            else:
16
                remove x from the root list
```

```
18
   CASCADING-CUT-2.0(H, y):
19
       z = y.p
20
       if z!=NULL:
21
            if y.mark = FALSE:
22
                y.mark = TRUE
23
            else:
24
                CUT(H, y, z)
25
                if z.degree = 0:
26
                     insert z into the leaf list
27
                CASCADING-CUT(H, z)
28
```

我们建立一个叶子结点的链表,该链表中只含H的叶子结点,每次删点时从该链表中删q个,并且执行CUT操作保证每个节点mark的正确性,从而不改变H的其他性质. 注意的是,这里的CUT进行了改进: 如果儿子节点被删空,那么也要将该点插入叶子结点链表.

下面我们来分析均摊复杂度,我们修改势函数为 $\Phi(H)=t(H)+2m(H)+3H.n$,即添加一项H的size,可以发现,在以上所有已实现操作中,改变size的数量最多1个,因此均摊复杂度的改变是O(1)的,并不会影响之前的所有操作的均摊时间. 我们来分析PRUNE的均摊时间. 对于删除节点,我们假设级联CUT操作使得根的数量增加c个,则被标记的最多有m(H)-c+q(清除c个标记,有可能q次调用时均增加了1个标记),而H.n又减小了q,因此势能函数最多变化了:

$$((t(H) + c) + 2(m(H) - c + q) + 3(H \cdot n - q)) - (t(H) + 2m(H) + 3H \cdot n) = -c - q$$

下面考虑操作的时间开销: 首先级联CUT操作c次的时间开销为O(c), 其次,从叶子节点找寻节点并删去q次的时间开销为O(q), 综上,时间开销为O(c+q). 均摊时间为O(c+q)-c-q=O(1), 因为能将势能函数的常数提高到到O(c)和O(q)的常数水平.

Problem 2

```
COMPUTE-TRANSITION-FUNCTION(p, \Sigma):
1
       m = p.length
2
       let elements in \pi[] is equal to 0
3
       \pi[0] = -1;
4
       k = -1;
5
       for i = 1 to m - 1:
6
            while k >= 0 and p[i] != p[k + 1]:
7
                k = \pi [k]
8
            if p[i] = p[k + 1]:
9
                 k = k + 1
10
                 \pi[i] = k
11
```

```
for each character a in \Sigma:
12
             \delta(0, a) = 0
13
        for i = 0 to m:
14
              if i > 0:
15
                   for each character a in \Sigma:
16
                        \delta(i, a) = \delta(\pi[i - 1] + 1)
17
              if i < m:
18
                   \delta(i, p[i]) = i + 1
19
                   // no matter \delta(i, p[i]) exists or not, let \delta(i, p[i]) = i + 1
20
```

首先类似于KMP先求出 π 数组,可以发现对于 $a \neq p[i]$ 有 $\delta(i, a) = \delta(\pi[i-1]+1)$,而对于a = p[i]有 $\delta(i, a) = i+1$,结合这两点即可快速算出 δ . 6-11行是KMP算法的预处理,已知其复杂度为O(m),14-19行外循环(m+1)次,内嵌套对 Σ 的循环,所以复杂度为 $O(m|\Sigma|)$. 整体复杂度为 $O(m|\Sigma|)$.

各种字符串匹配时间开销比较实验报告

摘要

字符串匹配算法是在文本串中找寻某个模式串的算法,该算法能够极大提高编辑文本程序时搜索某一段字符串的响应效率.一般来讲,朴素的算法复杂度是O(nm),而KMP、BM等算法能够降低复杂度至线性.本实验中我们将实现这几种算法,同时对其运行效率进行比较.

关键词:

1 实验环境

操作系统: Windows 10

编译器: g++

处理器: Intel Core i7-10750H 六核CPU @ 2.60GHz

编程语言: C++11

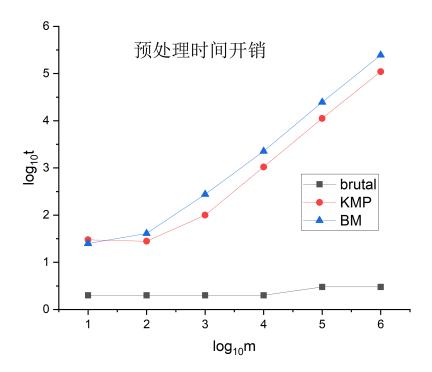
2 实验设计思路

我们分别测试预处理时间和匹配时间,于是我们先固定文本串,改变模式串的长度进行测量;之后我们固定模式串,改变文本串的长度进行测量.

3 结果分析

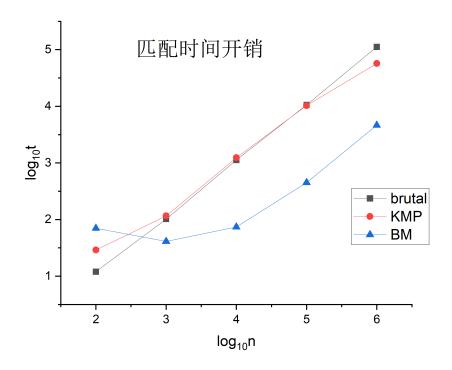
固定文本串,改变模式串长度m时的结果(单位:微秒):

m	10	100	1000	10000	100000	1000000
brutal	2	2	2	2	3	3
KMP	30	28	110	1049	11214	109684
BM	25	41	275	2265	24792	245831



通过图表我们能够看出brutal的预处理是O(1)的,其余两种预处理均是线性O(m)的. 固定模式串m=100,改变文本串n时的结果(单位:微秒):

m	100	1000	10000	100000	1000000
brutal	12	102	1125	10570	111743
KMP	29	116	1236	10297	57012
BM	70	41	74	450	4621



我们能够看到BM显著快于KMP,而KMP比brutal略快,在模式串随机的情况下,KMP时间开销近乎与brutal是一个量级的. 然而我们看到,几种算法的运行时间大致都是线性增长的.

首先,KMP算法比brutal快是很好理解的,但运行效率并没有获得很大提升,这大概与我们的模板串是随机生成的有关:模板串随机生成,内部的自相似性很差,因此 π 数组并没有发挥很大的skip优势,加之预处理还需要一定的时间,导致KMP并没有比brutal显示出很大优势.

其次,BM显著快于这两种算法,原因是我们的模板串相似性差,因此BM跳过时几乎可以跳过整个模板串,复杂度金思维O(n/m),所以会显著快于前两种算法.

模板串内部相似性提高时,我们也许能够看到KMP效率获得显著的提升.

4 总结

我们对比了三种字符串算法,能够看到BM算法获得了最高的运行效率,而随机模板串下,KMP相比于原始方法并没有获得显著的效率上的提升,这可能与模板串内部相似性不高,π数组没有发挥优势有关. 然而在实际应用场景下,如文本搜索,模板串自相似性想必也不会很大,因此在KMP效率没有显著改进的情况下,我们可以采用BM或者改进版的BM算法以获得效率优势.