0、改变一下 RadixSort 的操作,得到排序算法 HabitSort,按照我们可能的习惯,首先用 Counting Sort 排序最高位,然后按照最高位的取值将数据划分成不同的组,再递归 地用 HabitSort 排序各个组内元素,继而得到最终的排序。这样修改后的 HabitSort 算法的复杂性还是 O(d(n+k))吗?

解:排序最高位的代价是 O(n+k),最高位最多有 k 种不同的取值。因此,需要将所有数据分组到 k 组中,每组的最高位相同,分组代价为 O(n),将分组代价计入排序最高位后,排序最高位代价仍为 O(n+k)。

随后,对每组分别根据次高位进行排序,第 i 组的排序代为  $O(n_i+k)$ ,其中  $n_i$  为第 i 组中元素数量,排序 k 组的次高位,代价为 $\sum_{i=1}^k O(n_i+k) = O(\sum_{i=1}^k (n_i+k)) = O(n+k^2)$ 。根据前两位对数据分组,分组代价 O(n),将分组代价计入排序最高位后,排序次高位代价仍为 $O(n+k^2)$ 。

以此类推,排序第3高位时最多有 $k^2$ 个分组,排序代价为 $O(n+k^3)$ ;

排序第 i 高位时最多有  $k^{i-1}$  各分组,排序代价为 $O(n+k^{j})$ ;

排序最低位时最多有 $k^{d-1}$ 各分组,排序代价为 $O(n+k^d)$ 。

当然,想要让排序次高位到最低位时都有上述数量的分组,需要输入中有足够多的不同数字.这也对 n 的大小有了要求。

当 $n = \theta(k^{d-0.5})$ 时,可以使得各个位的排序过程中产生上述数量的分组,而且排序最低位时每个分组中有 $k^{0.5}$ 个元素(而非常数)。此时,排序所有位的代价为:T(n)=

$$O\left(\sum_{i=1}^d \left(n+k^d\right)\right) = O\left(dn + \frac{k^{d+1}-1}{k-1}\right) = O(dn+k^{d+1})_\circ$$

 $\exists k = \Omega(\sqrt[d]{d})$ 时,  $T(n) \neq O(d(n+k))$ 。

1、有n个大小不同的杯子和与之匹配的 n 个杯盖, 你可以尝试一个杯子和一个杯盖是否匹配, 尝试结果有三种: (1) 杯子太大; (2) 匹配成功; (3) 杯盖太大. 请设计一个分治算法完成所有杯子和杯盖的匹配, 算法的时间复杂性用匹配尝试的次数来衡量。

解: (1) 叙述算法设计思路. (请叙述以下方面)

边界条件: 当只有一个杯子和一个杯盖时, 匹配杯子和杯盖

Divide: 从杯子集合中随机选择一个杯子 x, 将 x 与所有杯盖进行匹配, 把结果为杯子太大的杯盖放入 G1, 把结果为杯盖太大的杯盖放入 G2, 找到和 x 匹配成功的杯盖记为 y。将 y 与 x 以外所有杯子进行匹配, 把结果为杯盖太大的杯子放入 B1, 把匹配结果为杯子太大的杯盖放入 B2。

Conquer: 递归地对 B1 和 G1、B2 和 G2 进行匹配.

Merge: 返回 B1 和 G1、B2 和 G2 的匹配结果以及(x, y).

## (2) 写出算法伪代码.

Match(B, G)

Input: 杯子集合 B, 杯盖集合 G, |B|=|G|=n, B 中每个杯子都只和 G 中一个杯盖匹配成功 Output:  $\{(x,y)|x\in B,y\in G,x$  与 y 匹配成功 $\}$ 

- 1. if |B|=1
- 2. return  $B \times G$ ;
- 3. 初始化 B1, B2, G1, G2, M=Ø; y=NIL;
- 4. 随机选择杯子集合 B 中的一个元素 x;
- 5. for  $\forall g \in G$
- 6. if g 和 x 的匹配结果为"杯子太大"

- 7.  $G1=G1\cup\{g\};$
- 8. else if g 和 x 的匹配结果为"杯盖太大"
- 9.  $G2=G2\cup\{g\};$
- 10. else
- 11. y=g;
- 12.  $M=M\cup\{(x, y)\};$
- 13. for  $\forall b \in B/\{x\}$
- 14. if y和b的匹配结果为"杯盖太大"
- 15.  $B1=B1\cup\{b\};$
- 16. else if g 和 x 的匹配结果为"杯子太大"
- 17.  $B2=B2\cup\{b\};$
- 18. if B1≠ Ø
- 19. M=MUMatch(B1, G1);
- 20. if B2≠ Ø
- 21. M=MUMatch(B2, G2);
- 22. return M:
- (3) 分析算法的时间复杂性.

记算法时间复杂性 T(n). 将 x 与所有杯盖匹配代价为 O(n); 将 y 与 x 以外所有杯盖匹配的代价为 O(n); 综上,划分代价为 O(n). Conquer 代价为 T(|B1|)+T(n-1-|B1|), 其中|B1|为 0、1、...、n-1的概率都是 1/n. Combine (Merge)代价不计(算法的时间复杂性用匹配尝试的次数来衡量). 总体代价与快速排序相同,最坏情况为  $O(n^2)$ ;期望为  $O(n\log n)$ .

- 2、对于两个二维数据元素 $p=(x_p,y_p)$ 和 $q=(x_q,y_q)$ ,如果(1)  $x_p\geq x_q$ , $y_p>y_q$  或者(2)  $x_p>x_q$ , $y_p\geq y_q$ ,则p支配q,记为 $p\to q$ 。二维数据集合D的Skyline定义如下: $SKL(D)=\{p|p\in D,\exists q\in D,q\to p\}$ 。本部分内容计算二维数据集合的Skyline。设计基于分治的二维数据 Skyline 求解算法。
- (1) 叙述算法设计思路. (请叙述以下方面)

边界条件: 数据集D中只有一个点p, 则 $SKL(D) = \{p\}$ ;

## Divide:

1. 按二维键值(x, y)使用线性时间算法计算D的中位数 $p(x_m, y_m)$ ,两个点比较大小时首先比较x值,若x值相等时比较y值(注: |D|为偶数时求第|D|/2 个数作为中位数);用p将D划分为两个大小最多相差 1 的子集合 $D_L$ 和 $D_R$ ;

Conquer: 递归地在 $D_L$ 和 $D_R$ 中计算  $SKL(D_L)$ 和 $SKL(D_R)$ ;

## Merge:

- 1. 扫描 $SKL(D_R)$ ,若 $SKL(D_R)$ 中存在 x 值等于 $x_m$ 的点,计算 $y_1 = max\{y | (x,y) \in SKL(D_R)$ , $x = x_m\}$ ,否则 $y_1 = -\infty$ ;若 $SKL(D_R)$ 中存在 x 值大于 $x_m$ 的点,计算 $y_2 = max\{y | (x,y) \in SKL(D_R)$ , $x > x_m\}$ ,否则 $y_2 = -\infty$ ;
- 2. 初始化SKL(D) ←  $SKL(D_R)$ , 对于 $SKL(D_L)$  中任一点p(x,y):

Case 1:  $p.x < x_m$ , 如果 $p.y > y_1$ 且 $p.y > y_2$ ,  $SKL(D) = SKL(D) \cup \{p\}$ ;

(注:  $SKL(D_L)$ 中的点 x 值都不大于 $x_m$ ,因此只需要讨论 $p.x < x_m np.x = x_m$ 两种情况。)

(2) 写出算法伪代码.

```
SKL(D)
```

- 1. if |D| < 3
- 2. 比较 D 中每个点对, 并返回 Skyline 集合;
- 3.  $p \leftarrow D$  中第||D|/2|的点(点与点比较时首先比较 x 值, x 值相同时比较 y 值);
- 4.  $D_L$ ,  $D_R$ ,  $S \leftarrow \emptyset$ ;
- 5. for  $\forall q \in D$
- 6. if q < p
- 7.  $D_L = D_L \cup \{q\};$
- 8. if q > p
- 9.  $D_R = D_R \cup \{q\};$
- 10. if  $|D_L| < \lfloor |D|/2 \rfloor$
- 11. for j = 1 to  $\lfloor |D|/2 \rfloor |D_L|$
- 12.  $D_L = D_L \cup \{(p, x, p, y)\};$
- 13. if  $|D_R| < \lceil |D|/2 \rceil$
- 14. for j = 1 to  $[|D|/2] |D_R|$
- 15.  $D_R = D_R \cup \{(p.x, p.y)\};$
- 16.  $S \leftarrow SKL(D_R)$ ;
- 17.  $L \leftarrow SKL(D_L)$ ;
- 18.  $y_1$ ,  $y_2 = -\infty$ ;
- 19. for  $\forall q \in S$
- 20. if q.x = p.x and  $q.y > y_1$
- 21.  $y_1 = q.y$ ;
- 22. else if q.x > p.x and  $q.y > y_2$
- 23.  $y_2 = q.y;$
- 24. for  $\forall q \in L$
- 25. if q.x = p.x and  $q.y = y_1$  and  $q.y > y_2$
- 26.  $S = S \cup \{q\};$
- 27. if q.x < p.x and  $q.y > y_1$  and  $q.y > y_2$
- 28.  $S = S \cup \{q\};$
- 29. return *S*;
  - (3) 分析算法的时间复杂性.

边界条件处理代价为 O(1);

Divide 代价为 O(n);

Merge 代价中计算 $y_1$ 和 $y_2$ 的代价  $O(|SKL(D_R)|)$ , 初始化 $SKL(D) \leftarrow SKL(D_R)$ 的代价  $O(|SKL(D_R)|)$ , 扫描 $SKL(D_L)$ 中每个点并更新SKL(D)的代价为  $O(|SKL(D_L)|)$ , 因此 Merge 代价为 O(n);

算法代价的递归方程为 T(n)=2T(n/2)+O(n),  $T(n)=O(n\log n)$ 。

- $4 \times X[0:n-1]$ 和Y[0:n-1]为两个数组,每个数组中的n个均已经排好序,试设计一个 $O(\log n)$ 的分治算法,找出 X和 Y中2n个数的中位数。
- (1) 叙述算法设计思路.

需找到 X 和 Y 合并后排序第 n 和第 n+1 的元素. 将 X 划分为 $X_L = X[0: [n/2] - 1]$ 

 $n X_R = X[[n/2]:n-1]$ , 将 Y 划分为 $Y_L = Y[0:[n/2]-1]$ 和 $Y_R = Y[[n/2]:n-1]$ . 这样  $X_L$ 和 $Y_L$ 中共有 n 个元素,  $X_R$ 和 $Y_R$ 中共有 n 个元素. 与此同时,  $X_L$ 和 $Y_R$ 中元素数量相等,  $X_R$ 和 $Y_L$ 中元素数量相等. 比较X[[n/2]-1]和Y[[n/2]-1]:

Case 1: 如果X[[n/2]-1] = Y[[n/2]-1], 则 X 和 Y 合并后排序第 n 个元素必为 Y[[n/2]-1], 并且第n+1个元素为min {X[[n/2]], Y[[n/2]]};

Case 2: 如果X[[n/2]-1] > Y[[n/2]-1],则X[[n/2]-1]在 X 和 Y 合并后排序至 少为 n,而且Y[[n/2]-1] 在 X 和 Y 合并后排序小于 n. 进一步比较X[[n/2]-1]和 Y[[n/2]]:

Case 2.1: 如果 $X[[n/2] - 1] \le Y[[n/2]]$ ,则X[[n/2] - 1]在 X 和 Y 合并后排序为 n,而 $Min \{X[[n/2]], Y[[n/2]]\}$ 的排序为n + 1;

Case 2.2: 如果X[[n/2]-1]>Y[[n/2]],则X[[n/2]-1]在 X 和 Y 合并后排序至少为n+1,此时 $Y_L$ 中元素排序位置均小于n并且 $X_R$ 中元素排序均大于n+1,由此可知 X 和 Y 合并后排序第 n 和第 n+1 的元素在 $X_L$ 和 $Y_R$ 中仍为中位数. 原始问题转化为在 $X_L$ 和 $Y_R$ 中找到中位数.

Case 3: 如果X[[n/2]-1] < Y[[n/2]-1],则 Y[[n/2]-1]在 X和 Y合并后排序至 少为 n,而且X[[n/2]-1] 在 X 和 Y 合并后排序小于 n. 进一步比较Y[[n/2]-1]和 X[[n/2]]:

Case 3.1: 如果 $Y[[n/2] - 1] \le X[[n/2]]$ ,则Y[[n/2] - 1]在 X 和 Y 合并后排序为 n,而 $min \{X[[n/2]], Y[[n/2]]\}$ 的排序为n + 1;

Case 3.2: 如果Y[[n/2]-1]>X[[n/2]],则Y[[n/2]-1]在 X 和 Y 合并后排序至少为n+1,此时 $X_L$ 中元素排序均小于n并且 $Y_R$ 中元素排序均大于n+1,由此可知 X 和 Y 合并后排序第 n 和第 n+1 的元素在 $X_R$  和 $Y_L$  中仍为中位数. 原始问题转化为在 $X_R$  和 $Y_L$  中找到中位数.

(2) 写出算法伪代码.

```
FindMedium(X[l_X: u_X], Y[l_Y: u_Y])
```

- 1.  $m \leftarrow u_X l_X + 1$ ;
- 2. if m < 3
- 3. 按大小合并 $X[l_x: u_x]$ 和 $Y[l_y: u_y]$ 到数组M[0: 2m-1];
- 4. return M[m-1], M[m];
- 5. if  $X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor 1] = Y[l_Y + \lfloor m/2 \rfloor 1]$
- 6. return  $X[l_x + \lfloor m/2 \rfloor 1]$ , min $\{X[l_x + \lfloor m/2 \rfloor], Y[l_y + \lfloor m/2 \rfloor]\}$ ;
- 7. else if  $X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor 1] > Y[l_Y + \lfloor m/2 \rfloor 1]$
- 8. if  $X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor 1] \le Y[l_Y + \lfloor m/2 \rfloor]$
- 9. return  $X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor 1]$ , min $\{X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor], Y[l_Y + \lfloor m/2 \rfloor]\}$ ;
- 10. else
- 11. return FindMedium( $X[l_X: l_X + \lfloor m/2 \rfloor 1], Y[l_Y + \lceil m/2 \rceil: u_Y]$ );
- 12. else
- 13. if  $Y[l_Y + [m/2] 1] \le X[l_X + [m/2]]$
- 14. return  $Y[l_Y + \lceil m/2 \rceil 1]$ , min $\{X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor], Y[l_Y + \lceil m/2 \rceil]\}$ ;
- 15. else
- 16. return FindMedium( $X[l_X + \lfloor m/2 \rfloor : u_x], Y[l_Y : l_Y + \lceil m/2 \rceil 1]$ );

运行 FindeMedium(X[0:n-1], Y[0:n-1])求解原始问题.

(3) 分析算法的时间复杂性.

$$T(n) \le T\left(\left\lceil \frac{n}{2}\right\rceil\right) + O(1), \ T(n) = O(\log n).$$