Homework #1

211220019 陈骏桢

1.2

1) 算法:

```
Algorithm 1: mid(a,b,c)
   Input: int a,b,c
   Output: mid(a,b,c)
 _{1} if a < b then
       if a>c then
           return a;
 3
       else if b < c then
           return b;
 5
 6
           return c;
 7
       \mathbf{end}
9 else
       \quad \textbf{if} \ a{<}c \ \textbf{then} \\
10
           return a;
11
       else if b>c then
12
           return b;
13
       else
14
           return c;
15
       \mathbf{end}
17 end
```

 3) 至少需要 3 次比较,证明如下:

设 3 个数为 a,b,c,假设存在只需要 2 次比较就能得到中位数的算法,则设第一次比较 a 和 b,且 a < b;

若第二次比较 a 和 c, 当 a < c 时无法确定中位数为 b 还是 c;

若第二次比较 b 和 c, 当 b > c 时无法确定中位数为 a 还是 c。

所以不存在只需要2次比较的算法,

又因为第一问的算法在最坏的情况下只需要 3 次比较,

所以至少需要三次比较。

1.3

1) 失败例子:

 $U=\{1,2,3,4\}, S_1=\{1,2,3\}, S_2=\{1,2\}, S_3=\{3\}$ 用该方法得到的最小覆盖为 $\{S_1,S_2,S_3\}$,而实际上最小覆盖是 $\{S_1,S_3\}$ 。

2) 算法:

```
Algorithm 2: mincover (S_1, S_2, \ldots, S_k)
  Input: U,S = \{S_1, S_2, ..., S_m\}
   Output: mincover
1 found:=false;
 2 for each x_i \in U do
      x_i is unvisited;
4 end
5 for each x_i \in U do
      if x_i is unvisited then
          found=false;
 7
          for each S_k \in S do
 8
              if x_i \in S_k then
 9
                 make each x_i \in S_k visited;
10
                 join S_k into mincover;
11
                  found=true;
12
                  break;
13
              \mathbf{end}
14
          end
15
          if found==false then
16
              return NULL;
17
          end
18
      end
19
20 end
21 return mincover;
```

算法正确性证明:该算法中,每次循环,若找不到覆盖 x_i 的子集 S_k ,则直接返回 NULL,否则找到一个子集 S_k ,将该子集中未被访问到的元素标记为已访问,几从未被覆盖的元素中标记至少 1 个元素为已覆盖,又因为未覆盖的元素个数有限,所以算法必然能终止。同时,更具覆盖的定义,最后正常返回的子集族一定是一个集合覆盖,故该算法正确。

3) 不能, 反例如下:

 $U=\{1,2,3\},S_1=\{1\},S_2=\{2\},S_3=\{3\},S_4=\{1,2\}$,则该算法的输出为 $\{S_1,S_2,S_3\}$,但正确答案是 $\{S_3,S_4\}$ 。

1.7

证明:

- i) $\leq n = 0$ 时, $p = a_0 = P(x)$, 正确;
- ii) 假设当 n = k 时算法正确,即 $p = P(x) = \sum_{i=0}^{k} a_i x^i$,则当 n = k+1 时,有假设可知,在算法中循环的倒数第二次中: $p = \sum_{i=1}^{k+1} a_i x^{i-1}$,故 最后一次循环中: $p = p \cdot x + A[0] = \sum_{i=1}^{k+1} a_i x^i + a_0 = \sum_{i=0}^{k+1} a_i x^i$;
- iii) 综上所述: 归纳可得该算法对一切 $n \in \mathbb{N}$ 成立。

1.8

- 1) 证明:
 - i) 当 z = 1 时,INT MULT(y,1) = INT MULT(2y,0) + y = y,结论成立;
 - ii)假设当 $z \le k(k \ge 1)$ 时算法成立,即 $INT MULT(y,z) == y \cdot z$,则当 z = k+1 时, $INT MULT(y,k+1) = INT MULT(2y, \lfloor \frac{k+1}{2} \rfloor) + y \cdot ((k+1) \mod 2)$,对 k 的奇偶性进行讨论:
 - ① 当 k = 2n 时,

$$INT - MULT(y, 2n + 1) = INT - MUTL(2y, \lfloor \frac{2n+1}{2} \rfloor) + y$$

$$= INT - MUTL(2y, n) + y$$

$$= 2ny + y = (2n + 1)y$$

$$= y(k+1)$$

$$= y \cdot z$$

结论成立;

②
$$\stackrel{\text{def}}{=} k = 2n + 1$$
 $\stackrel{\text{ind}}{=} j$,

 $INT - MULT(y, 2n + 2) = INT - MUTL(2y, \lfloor \frac{2n + 2}{2} \rfloor)$
 $= INT - MUTL(2y, n + 1)$
 $= 2(n + 1)y$
 $= y(k + 1)$
 $= y \cdot z$

结论成立;

- iii) 综上所述:该算法对所有的 $z \in \mathbb{N}$ 成立,故该算法正确。
- 2) 证明:
 - i) 当 z = 1 时, $INT MULT(y, 1) = INT MULT(c \cdot y, 0) + y = y$,结论成立;
 - ii) 假设当 $z \le k(k \ge 1)$ 时算法成立,即 $INT MULT(y, z) == y \cdot z$,则当 z = k+1 时, $INT MULT(y, k+1) = INT MULT(cy, \lfloor \frac{k+1}{c} \rfloor) + y \cdot ((k+1) \mod c)$,令 $\lfloor \frac{k+1}{c} \rfloor = m$, $(k+1) \mod c = n$,则 k+1 = mc + n,则: $INT MULT(y, k+1) = INT MULT(cy, m) + ny = mcy + ny = (mc + n)y = y \cdot (k+1) = y \cdot z$
 - iii) 综上所述:该算法对所有的 $z \in \mathbb{N}$ 成立,故该算法正确。

1.9

设平均情况时间复杂度为 A(n),则:

$$A(n) = \sum_{i=1}^{n} Pr(r=i)f(i)$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \frac{n}{4} \cdot 10 + \frac{2}{n} \cdot \frac{n}{4} \cdot 20 + \frac{1}{2n} \cdot \frac{n}{4} \cdot 30 + \frac{1}{2n} \cdot \frac{n}{4} \cdot n$$

$$= \frac{n+130}{8}$$

$$\in O(n);$$

1.10

UNIQUE 算法用于判断数组中是否所有元素都互不相同,时间复杂度为 $O(n^2)$ 。

- 1) 算法中有两层循环,最坏情况下会遍历所有元素对,最坏情况时间复杂 度为: $\sum_{i=0}^{n-2} (\sum_{i=i+1}^{n-1} (1)) = \sum_{i=0}^{n-2} (n-i-1) = \frac{n^2-n}{2} \in O(n^2);$
- 2) 设平均情况时间复杂度为 A(n),则:

$$\begin{split} &A(n) = (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-1}{j=i+1} (j-i+\sum_{k=0}^{i-1} (n-1-k)))) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-1}{j=i+1} (j-i+i\cdot(n-1)-\frac{i(i-1)}{2}))) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-1}{j=i+1} (j-\frac{i^2}{2}+i(n-\frac{3}{2})))) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-i}{j=i+1} (j-\frac{i^2}{2}+i(n-\frac{3}{2})))) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{(n+i)(n-i-1)}{2} - (n-i-1)(\frac{i^2}{2}-i(n-\frac{3}{2}))) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} \binom{(n-i^2+(2n-2)i)(n-i-1)}{2}) \bigg/ C_n^2 \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} (i(n-i^2+(2n-2)i)(n-i-1))) \bigg/ (n(n-1)) \\ &= (\sum_{i=0}^{n-2} (i^3-(3n-3)i^2+(2n^2-5n+2)i+n^2-n)) \bigg/ (n(n-1)) \\ &= (\frac{(n-1)(n-2)}{2})^2 - \frac{(3n-3)(n-2)(n-1)(2n-3)}{6} \\ &+ \frac{(2n^2-5n+2)(n-2)(n-1)}{2} + (n-1)(n^2-n)) \bigg/ (n(n-1)) \\ &= (\frac{n}{4}(n-1)(n^2-n+2)) \bigg/ (n(n-1)) \\ &= \frac{n^2-n+2}{4} \\ &\in O(n^2); \end{split}$$

3) 设平均情况时间复杂度为 A(n),则:

$$\begin{split} A(n) &= \sum_{i=0}^{n-2} (\sum_{j=i+1}^{n-1} ((j-i+\sum_{s=0}^{i-1} (n-1-s)) (\prod_{p=0}^{i-1} ((1-\frac{1}{k-p})^{(n-1-p)})) (1-\frac{1}{k-i})^{(j-i-1)} \frac{1}{k-i})) \\ &\in O(n^2 \cdot (1-\frac{1}{k})^{n^2}); \end{split}$$

2.2

设 $k \in \mathbb{N}$ 满足 $2^k \le n \le 2^{k+1} - 1$,即 $\log_2(n+1) - 1 \le k \le \log_2 n$; 因为 $n \ge 1$,所以 $\log_2(n+1) - 1 = \log_2(\frac{n+1}{2}) \le \log_2 n$,所以 k 存在。对于 $\lceil \log(n+1) \rceil$:

$$2^k \le n \le 2^{k+1} - 1$$

$$\implies k < \log(n+1) \le k+1$$

$$\implies k < \lceil \log(n+1) \rceil \le k+1$$

$$\implies \lceil \log(n+1) \rceil = k+1;$$

对于 $\lfloor \log n \rfloor + 1$:

$$2^k \le n \le 2^{k+1} - 1$$

$$\implies k \le \log n < k + 1$$

$$\implies k \le |\log n| < k + 1$$

$$\implies k+1 \le \lfloor \log n \rfloor + 1 < k+2$$

$$\implies \lfloor \log n \rfloor + 1 = k + 1;$$

所以
$$\lceil \log(n+1) \rceil = \lfloor \log n \rfloor + 1$$
。

2.5

1) 若 T 为 2-tree,则 T 中 $n_1=0$,设 T 共有 n 个节点,则 $n=n_0+n_2$,除了根节点外的其他节点都有一条边向下延伸得到,则该二叉树总共有 n-1 条边,同时,度为 2 的节点向下延伸出两条边,则 $n-1=2n_2$,联合两个式子可得: $2n_2+1=n_0+n_2$,则 $n_0=n_2+1$ 。

2) 设 T 共有 n 个节点,则 $n = n_0 + n_1 + n_2$,除了根节点外的其他节点都有一条边向下延伸得到,则该二叉树总共有 n-1 条边,同时,度为 1 的节点会向下延伸出一条边,度为 2 的节点向下延伸出两条边,则 $n-1=2n_2+n_1$,联合两个式子可得: $2n_2+n_1+1=n_0+n_1+n_2$,则 $n_0=n_2+1$ 。

2.7

1) 证明:

i) O:

$$\begin{cases}
f(n) = O(g(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c_1 < \infty \\
g(n) = O(h(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{h(n)} = c_2 < \infty
\end{cases}
\implies \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{h(n)} = c_1 c_2 < \infty$$

$$\iff f(n) = O(h(n));$$

所以 $(f,g) \in O, (g,h) \in O \implies (f,h) \in O$, 所以 O 满足传递性。

ii) Ω:

$$\begin{cases}
f(n) = \Omega(g(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c_1 > 0 \\
g(n) = \Omega(h(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{h(n)} = c_2 > 0
\end{cases}
\implies \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{h(n)} = c_1 c_2 > 0$$

$$\iff f(n) = \Omega(h(n));$$

所以 $(f,g) \in \Omega$, $(g,h) \in \Omega \implies (f,h) \in \Omega$, 所以 Ω 满足传递性。

iii) Θ:

$$\begin{cases}
f(n) = \Theta(g(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c_1 \in (0, \infty) \\
g(n) = \Theta(h(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{h(n)} = c_2 \in (0, \infty)
\end{cases}
\implies \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{h(n)} = c_1 c_2 \in (0, \infty)$$

$$\iff f(n) = \Theta(h(n));$$

所以 $(f,g) \in \Theta$, $(g,h) \in \Theta \implies (f,h) \in \Theta$, 所以 Θ 满足传递性。

iv) *o*:

$$\begin{cases}
f(n) = o(g(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \\
g(n) = o(h(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{h(n)} = 0
\end{cases}
\implies \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{h(n)} = 0$$

$$\iff f(n) = o(h(n));$$

所以 $(f,g) \in o, (g,h) \in o \Longrightarrow (f,h) \in o$, 所以 o 满足传递性。

v) ω :

$$\begin{cases}
f(n) = \omega(g(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty \\
g(n) = \omega(h(n)) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{h(n)} = \infty
\end{cases}
\implies \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{h(n)} = \infty$$

$$\iff f(n) = \omega(h(n));$$

所以 $(f,g) \in \omega$, $(g,h) \in \omega \implies (f,h) \in \omega$, 所以 ω 满足传递性。

- 2) i) $O: \lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{f(n)} = \lim_{n\to\infty} (1) = 1 < \infty, 所以 <math>f(n) = O(f(n)),$ $(f,f) \in O,$ 所以 O 关系满足自反性;
 - ii) Ω : $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{f(n)} = \lim_{n\to\infty} (1) = 1 > 0$,所以 $f(n) = \Omega(f(n))$, $(f,f) \in \Omega$,所以 Ω 关系满足自反性;
 - iii) Θ : $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{f(n)} = \lim_{n\to\infty} (1) = 1 \in (0,\infty)$,所以 $f(n) = \Theta(f(n))$, $(f,f) \in \Theta$,所以 Θ 关系满足自反性。
- 3) 对于两个不同的函数 f(n),g(n):

$$(f,g) \in \Theta \iff f(n) = \Theta(g(n))$$

$$\iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \in (0,\infty)$$

$$\iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \frac{1}{c} \in (0,\infty)$$

$$\iff g(n) = \Theta(f(n))$$

$$\iff (g,f) \in \Theta$$

所以 Θ 关系满足对称性,又由上面两问可得, Θ 关系满足传递性和自反性,所以 Θ 关系是一个等价关系。

5)

$$f = O(g) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c < \infty$$

$$\iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \frac{1}{c} > 0$$

$$\iff g = \Omega(f);$$

$$f = o(g) \iff \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

$$\iff \lim_{n \to \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \infty$$

$$\iff g = o(f).$$

6) i)

$$\begin{split} o(g(n)) &= \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \} \\ \omega(g(n)) &= \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty \} \\ o(g(n)) \cap \omega(g(n)) &= \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \land \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = = \infty \} = \emptyset \end{split}$$

ii)

$$\Theta(g(n)) = \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \in (0, \infty) \}$$

$$o(g(n)) = \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \}$$

$$\Theta(g(n)) \cap o(g(n)) = \{ f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \in (0, \infty) \land \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0 \} = \emptyset$$

iii)

$$\begin{split} &\Theta(g(n)) = \{f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \in (0, \infty)\} \\ &\omega(g(n)) = \{f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty\} \\ &\Theta(g(n)) \cap \omega(g(n)) = \{f | \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \in (0, \infty) \land \lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty\} = \varnothing \end{split}$$

2.8

- 1) $\log n < n < n \log n < n^2 \le (n^2 + \log n) < n^3 < (n n^3 + 7n^5) < 2^n$ $n^2 1 \log n$ 渐近增长率相同
- 2) $\log \log n < \ln n < \log n < (\log n)^2 < \sqrt{n} < n < n \log n < n^{1+\varepsilon} < n^2 \le (n^2 + \log n) < n^3 < (n n^3 + 7n^5) < 2^{n-1} \le 2^n < e^n < n!$ n^2 和 $n^2 + \log n$ 的渐近增长率相同, 2^{n-1} 和 2^n 的渐近增长率相同。

2.16

- 1) T(n) = 2T(n/3) + 1 a = 2, b = 3, f(n) = 1 $\exists \varepsilon > 0, \ \ \diamondsuit \ \varepsilon \in (0, \log_3 2), \ \$ 使得: $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{n^{\log_b a \varepsilon}} = \lim_{n \to \infty} \frac{1}{n^{\log_3 2 \varepsilon}} = 0, f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon}),$ 所以 $T(n) = \Theta(n^{\log_3 2})$ 。
- 2) $T(n) = T(n/2) + c \log n$ 无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 $\log_2 n$ 层,第 k 层的代价为 $c \log \frac{n}{2^k} (0 \le k < \log_2 n)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{\log_2 n-1} (c \log \frac{n}{2^k}) = c \sum_{k=0}^{\log_2 n-1} (\log n - k) = c (\log n)^2 - c \frac{(\log n)(\log n-1)}{2}$, 所以 $T(n) = \Theta((\log n)^2)$ 。

$$\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{n^{\log_b a + \varepsilon}} = \lim_{n \to \infty} \frac{cn}{n^{\varepsilon}} > 0, f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}),$$

又因为 $\exists k < 1, \ \diamondsuit \ k \in (\frac{1}{2}, 1), \$ 对所有充分大的 $n, \ af(\frac{n}{b}) = \frac{cn}{2} \le kf(n),$
所以 $T(n) = \Theta(cn) = \Theta(n)_{\circ}$

- 4) T(n) = 2T(n/2) + cn a = 2, b = 2, f(n) = cn $\lim_{n \to \infty} \frac{f(n)}{n^{\log_b a}} = \lim_{n \to \infty} \frac{cn}{n} = c, f(n) = \Theta(n^{\log_b a}),$ $\text{FIV} \ T(n) = \Theta(n \log n).$
- 5) $T(n) = 2T(n/2) + cn \log n$ 无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 $\log_2 n$ 层,第 k 层的代价为 $2^k c_{\frac{n}{2^k}} \log \frac{n}{2^k} = cn \log \frac{n}{2^k} (0 \le k < \log_2 n)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{\log_2 n-1} (cn \log \frac{n}{2^k}) = cn \sum_{k=0}^{\log_2 n-1} (\log n k) = cn (\log n)^2 cn \frac{(\log 2n)(\log n)}{2}$, 所以 $T(n) = \Theta(n(\log n)^2)$ 。
- 6) $T(n) = 3T(n/3) + n \log^3 n$ 无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 $\log_3 n$ 层,第 k 层的代价为 $3^k \frac{n}{3^k} \log^3 \frac{n}{3^k} = n \log^3 \frac{n}{3^k} (0 \le k < \log_3 n)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{\log_3 n-1} (n \log^3 \frac{n}{3^k}) = n \sum_{k=0}^{\log_2 n-1} ((\log n k \log 3)^3)$ = $n(\log^4 n \frac{3 \log^3 \log^3 n (\log n-1)}{2} + \frac{\log^2 3 \log^2 n (\log n-1)(2 \log n-1)}{2} \frac{\log^3 3 \log^2 n (\log n-1)^2}{4})$ = $\frac{n}{4} \log^2 n [(\log \frac{4}{3}) \log n + \log 3] [(\log^2 3 \log \frac{9}{4}) \log n \log^2 3 + 2 \log 3]$ 所以 $T(n) = \Theta(n \log^4 n)$ 。

 $\lim_{n\to\infty} \frac{f(n)}{n^{\log_b a + \varepsilon}} = \lim_{n\to\infty} \frac{n^{3/2} \log n}{n^{\log_5 7 + \varepsilon}} = \lim_{n\to\infty} \frac{n^{(\frac{3}{2} - \log_5 7)} \log n}{n^{\varepsilon}} > 0, f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon}),$ 又因为 $\exists k < 1, \diamondsuit k \in (\frac{49}{125}, 1),$ 对所有充分大的 $n, af(\frac{n}{b}) = \frac{49}{125}n^{3/2} \log(n/25) \le kf(n),$ 所以 $T(n) = \Theta(n^{\frac{3}{2}} \log n)$ 。

- 9) T(n) = T(n-1) + 2无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 n-1 层,第 k 层的代价为 $2(0 \le k < n-1)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{n-2} (2) = 2(n-1)$, 所以 $T(n) = \Theta(n)$ 。
- 10) $T(n) = T(n-1) + n^c$ 无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 n-1 层,第 k 层的代价为 $(n-k)^c (0 \le k < n-1)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{n-2} ((n-k)^c)$, 所以 $T(n) = \Theta(n^{c+1})$ 。
- 11) $T(n) = T(n-1) + c^n$ 无法使用主定理求渐近增长率。 可将该递归函数转化为递归树,则共有 n-1 层,第 k 层的代价为 $c^{n-k}(0 \le k < n-1)$, 所以当 c=1 时,总代价为 n-1,当 $c \ne 1$ 时,总代价为 $\sum_{k=0}^{n-2} (c^{n-k}) = \frac{c^2-c^{n+1}}{1-c}$, 所以当 0 < c < 1 时, $T(n) = \Theta(1)$; 当 c=1 时, $T(n) = \Theta(c^n)$ 。
- 12) $T(n) = T(n-2) + 2n^3 3n^2 + 3n 1$, T(1) = 1, T(2) = 9 可将该递归函数转化为递归树,则共有 $\lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor$ 层,第 k 层的代价为 $2(n-2k)^3 3(n-2k)^2 + 3(n-2k) 1(0 \le k < \lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor)$, 所以总代价为 $\sum_{k=0}^{\lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor 1} (2(n-2k)^3 3(n-2k)^2 + 3(n-2k) 1)$, 所以 $T(n) = \Theta(n^3 \lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor)$ 。
- 13) T(n) = T(n/2) + T(n/4) + T(n/8) + n

先证: T(n) = O(n), 即存在常数 $c_1 > 0$ 和 $n_1 > 0$, 使得 $T(n) \le c_1 n$ 对 所有 $n \ge n_1$ 恒成立。

- i) $\leq n = 1$ $\forall i$, T(n) = T(1) = 1, $c_1 \geq 1$ $\forall i$ $T(n) \leq c_1 n$;
- ii) 假设对于某常数 $c_1 > 0$,当 n < k 时命题均成立,则当 n = k 时, $T(k) = T(k/2) + T(k/4) + T(k/8) + k \le (c_1/2 + c_1/4 + c_1/8 + 1)k = (\frac{7c_1}{8} + 1)k \le c_1 k ($ 当 $c_1 \ge 8$ 时);
- iii) 因此对于任意常数 $c_1 \ge 8$, 命题均成立, 即 $T(n) = O(n)(c_1 \ge 8)$ 。

再证: $T(n) = \Omega(n)$,

$$\lim_{n \to \infty} \frac{T(n)}{n} = \lim_{n \to \infty} \frac{T(n/2) + T(n/4) + T(n/8) + n}{n}$$

$$= \lim_{n \to \infty} \frac{T(n/2)}{n} + \lim_{n \to \infty} \frac{T(n/4)}{n} + \lim_{n \to \infty} \frac{T(n/8)}{n} + 1$$
> 0

所以
$$T(n) = \Omega(n)$$

所以 $T(n) = \Theta(n)$ 。

2.18

$$T(n) = \sqrt{n} \cdot T(\sqrt{n}) + O(n)$$

无法使用主定理计算时间复杂度;

可将该递归函数转化为递归树。每层做的工作为 $n^{\sum_{i=1}^k(2^{-i})}\cdot n^{2^{-k}}=O(n)$,其中 k 为第几层,因此,现在的问题是递归树的深度。

在每个递归调用中将 n 取平方根,因此,经过 k 次迭代,得: $n^{2^{-k}} \ge 2$,则 $k \le \log \log n$,因此,递归树的深度为 $\log \log n$ 。

又因为在递归树的每一层上做的工作都为 O(n),

所以 $T(n) = O(n \log \log n)$ 。

2.19

$$a = 2, b = 2, f(n) = n \log n$$

2.22

- 1) ALG1 和 ALG2 算法输出的都是数组 A[1..n] 中的最小值。
- 2) ALG1: 时间复杂度 $T(n) = T(n-1) + 1 = n 1 = \Theta(n)$ ALG2: 时间复杂度 T(n) = 2T(n/2) + 1 a = 2, b = 2, f(n) = 1, $\exists \varepsilon > 0, \ \ \diamondsuit \ \varepsilon \in (0,1), \ \$ 使得 $\lim_{n \to \infty} \frac{1}{n^{1-\varepsilon}} = 0 \iff f(n) = O(n^{1-\varepsilon}), \ \$ 则 $T(n) = \Theta(n)$

2.24

1) MYSTERY:

结果:
$$\sum_{i=1}^{n-1} \left(\sum_{j=i+1}^n \left(\sum_{k=1}^j (1) \right) \right) = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{n^2 + n - i^2 - i}{2} = \frac{n(n+1)(n-1)}{3}$$
 最坏情况下运行时间: $O(n^3)$

2) PRESKY:

结果:
$$\sum_{i=1}^{n} (\sum_{j=1}^{i} (\sum_{k=j}^{i+j} (1))) = \frac{n(n+1)(n+2)}{3}$$
 最坏情况下运行时间: $O(n^3)$

3) PRESTIFEROUS:

结果:
$$\sum_{i=1}^n (\sum_{j=1}^i (\sum_{k=j}^{i+j} (\sum_{l=1}^{i+j-k} (1)))) = \frac{n(n+1)(n+2)(3n+1)}{24}$$
 最坏情况下运行时间: $O(n^4)$

4) CONUNDRUM:

结果:
$$\sum_{i=1}^{n} (\sum_{j=i+1}^{n} (\sum_{k=i+j-1}^{n} (1))) = \sum_{i=1}^{n} (\sum_{j=i+1}^{n} (\max(n+2-i-j,0))) = \sum_{i=1}^{n} (\sum_{j=i+1}^{n+1-i} (n+2-i-j,0)) = \frac{n(n+2)(2n-1)}{24}$$
 最坏情况下运行时间: $O(n^3)$

3.2

- 1) 归纳证明如下:
 - i) 当 i = n 时, $j: 1 \to n-1$, n-1 次比较后易知 A[n] 为数组最大值, A[i..n] 即 A[n] 显然有序;

- ii) 假设对于第 n-i+1 次循环, $j:1\to i-1$,i-1 次比较后 A[i..n] 有序且 $A[i] \le A[i+1] \le ... \le A[n]$,同时对任意 m,有 $A[m] \le A[i](1\le mei-1)$,则对第 n-i+2 次循环, $j:1\to i-2$,i-2 次比较后易知 A[i-1] 为前 i-1 个数的最大值,即对任意 $m(1\le m\le i-2)$, $A[m] \le A[i-1]$,且 $A[i-1] \le A[i] \le ... \le A[n]$,即 A[i-1..n] 有序;
- iii) 综上所述, 当 i = 2, 即循环结束时, A[2,3,..,n] 有序且 $A[1] \le A[2]$, 即 A[1,2,..,n] 也是有序的, 故已经完成排序, 算法正确。
- 2) 最坏情况: 当 A[1,..n] 按从大到小排序时,需要 $\sum_{i=n}^{2} (i-1) = \frac{n(n-1)}{2}$ 次比较,故最坏情况时间复杂度为 $\Theta(n^2)$; 平均情况: 也需要 $\sum_{i=n}^{2} (i-1) = \frac{n(n-1)}{2}$ 次比较,故平均情况时间复杂度为 $\Theta(n^2)$ 。
- 3) 算法改进后:

最坏情况任然需要经过所有循环,即需要 $\frac{n(n-1)}{2}$ 次比较,故最坏情况时间复杂度仍为 $\Theta(n^2)$;

平均情况: 时间复杂度仍为 $\Theta(n^2)$, 归纳证明:

- i) 设有 k 个数的数组 A[1..k] 的某一种排列用改进后的算法排序需要的比较次数为 $a_m(m=1,..,k!)$,则 k 个数的数组平均时间复杂度为 $A(k) = \sum_{m=1}^{k!} p_k a_m$,其中, p_k 为初始序列为 k! 种排序中的某一种的概率, $p_k = \frac{1}{k!}$;
- ii) 假设 k 个数的数组排序的平均时间复杂度为 $A(k) = \Theta(k^2)$,则将其表示为 $A(k) = ak^2 + bk + c(a > 0)$ 。将有 k+1 个数的数组排序可看做在原来 k 个数的数组中插入了一个元素,则其排序的平均时间复杂度为 $\sum_{m=1}^{l} p_k(a_m + \Delta a_m)$,其中 Δa_m 为将第 k+1 个数插入原来第 m 种序列后平均增加的比较次数,显然, $\Delta a_m \leq \frac{k(k+1)}{2} \frac{k(k-1)}{2} = k$,则 $A(k+1) = \sum_{m=1}^{l} p_k(a_m + \Delta a_m) \leq \sum_{m=1}^{l} p_k(a_m + k) = ak^2 + b(k+1) + c = \Theta((k+1)^2)$;
- iii) 综上所述,改进算法后平均情况时间复杂度仍为 $\Theta((k+1)^2)$ 。

将第 5 行的 "j := j - 1" 改为 "j := P[j]" 即可,伪代码如下:

Algorithm 3: PREVIOUS-LARGER(A[1..n])

```
1 for i := 1 to n do
2   | j := i - 1;
3   | while j > 0 and A[j] \le A[i] do
4   | j := P[j];
5   | end
6   | P[i] := j;
7 end
8 return P[1..n];
```

证明:

- i) 当 i = 1 时, while 循环结束后 j = 0, 正确;
- ii) 假设在前 k 次循环后,P[1..k] 都是 A[1..k] 向左第一个大于 A[1..k] 的 元素的下标,则当第 k+1 次循环时,对于每一个 A[j](j < i),向左第一个大于它的元素为 A[P[j]],所以在 A[P[j]] 和 A[j] 之间的元素 A[k] 一定满足: $A[k] \le A[j]$,而由 while 循环中判断条件可知进入 while 循环的 j 一定满足 $A[j] \le A[i]$,所以 $A[k] \le A[i]$,故无需将 A[k] 和 A[i] 比较,所以第 k+1 次循环结束后,A[j] 时 A[k+1] 向左第一个大于它的元素,即 P[k+1] 正确;
- iii) 综上所述,该算法正确。

时间复杂度:

假设对于某一元素 A[i](1 < i < n) 需要进行 k_i 次比较,则:

若 A[i-1] > A[i],则 $k_i = 1$;

若 $A[i-1] \le A[i] < 则 P[i]$ 一定在 P[1..i-1] 之中,则 $k_i > 1$,且 $P[i] \le P[i-k_i+1]$ 。

则对于 A[i+1],同理有: $k_{i+1}=1(A[i]>A[i+1])$ 或 $k_{i+1}>1(A[i]\le A[i+1])$,且有关系: $k_{i+1}\le i-k_i+2$,即 $k_i+k_{i+1}\le i+2$ 。

同理可得: $k_{i+m} = 1$ 或 $1 < k_{i+m} \le i - (k_i + ... + k_{i+m-1})$ 即 $k_i + ... + k_{i+m} \le i$

i+m+1, 则 $k_i+...+k_n \le n+1$, 所以 $k_1+...+k_n \le n+1$; 所以时间复杂度为 $\Theta(n)$ 。

3.6

1) 算法伪代码如下:

2) 算法伪代码如下:

```
Input: A[1..n], k

1 B[1..n];

2 for i := 1 to k do

3 |B[(n-k+i)] = A[i];

4 end

5 for i := k+1 to n do

6 |B[(i-k)] = A[i];

7 end
```

3) 算法伪代码如下:

Algorithm 4: MYSWAP

```
Input: A[1..n], k
<sub>1</sub> if k = 0 or k = n then
     return;
3 end
4 if k \le n/2 then
     for i := 1 to k do
        SWAP(A[i], A[n-k+i]);
        return MYSWAP(A[1..n-k], k);
     end
8
9 end
10 for i := 1 to n - k do
     SWAP(A[i], A[n-k+i]);
     return MYSWAP(A[n-k+1..n], 2k-n);
12
13 end
```

3.8

- 1) 在一群共 *n* 个人中,至多只可能有 1 个名人,因为可能没有名人,而如果有名人,则其不关注其他任何人,并且被其他所有人关注,则其他任何人都不可能做到"不关注其他任何人,并且被其他所有人关注"这一成为名人的条件,故至多只有 1 个名人;
- 2) 算法伪代码如下:

```
Input: A[1..n]
1 famous := true;
pos[1..n] := \{true\};
s for i := 1 to n do
      if pos/i then
          famous := true;
 5
          for j := 1 to n do
 6
             if j \neq i then
 7
                 if A[i] does not follow j then
 8
                     pos[j] := false;
                 else
10
                     famous := false;
11
                 end
12
              end
13
          \mathbf{end}
14
          if famous = true then
15
              for k := 1 to n do
16
                 if k \neq i and A[k] does not follow i then
17
                     return 0;
                 \mathbf{end}
19
              end
20
              return i;
21
          \mathbf{end}
22
      \mathbf{end}
23
_{24} end
25 return 0;
```

3.9

1) 算法伪代码如下:

```
Algorithm 5: MAX-SUBARRAY1(S[1..n])
  Input: S[1..n]
1 \ maxs := 0; temp = 0;
_2 for i := 1 to n do
     for j := i + 1 to n do
         for k := i to j do
4
            temp := temp + S[k];
5
         end
6
         if temp > maxs then
7
            maxs := temp;
         end
9
         temp := 0;
10
     end
11
12 end
13 return maxs;
```

2) 算法伪代码如下:

```
Algorithm 6: MAX-SUBARRAY2(S[1..n])
```

```
Input: S[1..n]
1 \ maxs := 0; temp = 0;
_{2} for i := 1 to n do
      for j := i + 1 to n do
         temp := temp + S[j];
 4
         if temp > maxs then
 5
            maxs := temp;
 6
         end
      end
 8
      temp := 0;
10 end
11 return maxs;
```

3) 算法伪代码如下:

Algorithm 7: MAX-SUBARRAY3(S[1..n])

```
Input: S[1..n]
1 if n \leq 1 then
    return S[1];
3 end
_{4} midi = (n+1)/2;
s maxl := MAX - SUBARRAY3(S[1..midi - 1]);
6 maxr := MAX - SUBARRAY3(S[midi + 1..n]);
7 \ midl := 0; midr := 0; temp := 0;
s for i := midi to 1 do
     temp := temp + S[i];
     if temp > midl then
10
        midl := temp;
11
     end
12
13 end
14 temp := 0;
15 for i := midi + 1 to n do
     temp := temp + S[i];
     if temp > midl then
17
        midl := temp;
     end
19
20 end
21 \ midmax := midl + midr;
22 return max(maxl, maxr, midmax);
```

4) 算法伪代码如下:

Algorithm 8: MAX-SUBARRAY4(S[1..n])

5) 算法伪代码如下:

Algorithm 9: MAX-SUBARRAY5(S[1..n])