

计算机算法设计与分析 083500M01001H-2 2022 期末试卷解答

2022年12月19号

Professor: 刘玉贵



学生: 周胤昌

学号: 202228018670052 学院: 网络空间安全学院 所属专业: 网络空间安全 方向: 安全协议理论与技术

一、多选填空(10分,每题2分)

1. $f(n) = \log(n!)$, $g(n) = n^{1.05}$, 比较他们的阶:_____.

Solution: 根据斯特林公式可知 $n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$, 因此 $\log(n!) \sim \log\left[\sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right] \sim n \log n$. 于是答案为 f(n) = O(g(n)).

2. 以比较为基础的检索问题的下界是:

Solution: 显然以比较为基础的检索问题/排序问题的下界分别是 $\Omega(\log n)$ 和 $\Theta(\log n)$.

- **3.** 判定问题的蒙特卡洛算法, 当返回 true 时解总是正确的, 但当返回 false 时解可能正确也可能错误, 该算法是
 - (1).偏真的蒙特卡洛算法

(2).偏假的蒙特卡洛算法

(3).一致的蒙特卡洛算法

(4).不一致的蒙特卡洛算法

Solution: 根据偏真的蒙特卡罗算法的定义可知答案选 (1).

- 4. 下面属于模拟退火算法实现的关键技术问题的有 ...
 - (1).初始温度
- (2).温度下降控制
- (3).邻域定义
- (4).目标函数

Solution: 模拟退火算法实现的关键技术问题有**邻域的定义 (构造)、起始温度的选择、温度下降方法、每一温度的迭代长度以及算法终止规则**. 因此选择 (1), (2), (3).

- **5.** *n* 皇后问题,每一个皇后的位置无任何规律,要求求得一个解即返回.下面合适的方法有...
 - (1).贪心算法
- (2).回溯算法
- (3).分支限界算法
- (4) .Las Vegas 算法

Solution: *n* 皇后问题的求解可以用回溯算法 (第 5-7 章 PPT 内容), 也可用 Las Vegas 算法 (第 9 章 PPT 内容). 因此选择 (2) 和 (4).

二、判断正误(10分,每题2分)

1. 0/1 背包问题的贪心算法 (单位价值高优先装入...) 是 ϵ -近似算法. () **Solution: 正确** (\checkmark), 题目中叙述的贪心策略所对应的的贪心算法是 **GKK** 算法是 2-近似算法 (即 $\epsilon = 2$).

2. 禁忌搜索中, 禁忌某些对象是为了避免邻域中的不可行解. () **Solution: 错误** (✗), 选取禁忌对象是为了引起解的变化, 根本目的在于避开邻域内的局部最优解而不是不可行解.

3. 回溯算法是以深度优先的方式搜索问题的整个解空间树.() **Solution: 正确** (✓), 确定了解空间的组织结构后, 回溯法就是从根节点出发, 以深度优先的方式搜索整个解空间树.

4. *NPC* 问题也一定是 *NPH* 问题.()

Solution: 正确 (\checkmark), \mathcal{NP} 问题与 \mathcal{NPH} 的交集就是 \mathcal{NPC} 问题.

5. Las Vegas 算法可能会得到一个不正确的解.()

Solution: 错误 (**>**), Las Vegas 算法可能会找不到解, 但是如果一旦找到了那就一定是对的 (Las Vegas 算法本身的固有性质).

三、简答题 (25分)

1. 写出遗传算法的主要步骤. (5分)

Solution: 遗传算法的主要步骤如下算法1中所示:

Algorithm 1 遗传算法步骤

- 1: 选择问题的一个编码并初始化种群 (N 个染色体)pop (1) := $\{pop_i(1) | j = 1, 2, \dots, N\}$, t := 1;
- 2: 对种群 pop(1) 的每个染色体 $pop_i(1)$ 计算其适应性函数 $f_i = fitness(pop_i(1))$;
- 3: while 停止规则不满足 do
- 4: 计算得出概率分布 $p_i = \frac{f_i}{\sum_{1 \le i \le N} f_j}$ (*);
- 5: 根据概率分布 (*) 从 pop(t) 中随机选取 N 个染色体并形成种群

$$newpop(t + 1) := \{pop_j(t) | j = 1, 2, \dots, N\}$$

- 6: 通过交叉 (交叉概率为 P_c) 得到一个有 N 个染色体的种群 crosspop(t+1);
- p, 使得染色体的基因发生变异, 形成种群 p, mutpop(t+1);
- 8: t := t + 1, 诞生新种群 pop(t) := mutpop(t);
- 9: 对种群 pop(t) 的每个染色体 $pop_i(t)$ 计算其适应性函数 $f_i = fitness(pop_i(t))$;
- 10: end while
- **2.** 基于贪心规则写一个近似算法, 求多机调度问题的一个上限估计. 该算法近似比是多少 (不要求证明)? (5分)

Solution: 贪心算法 GMPS 为: 按输入的顺序分配作业, 把每一项作业分配给当前负载最小的机器. 并且 GMPS 算法的近似比为 $\epsilon=2$. 也可以有 DGMPS 算法: 将任务按处理时间从大到小排序, 然后按 GMPS 算法进行调度. 该算法的近似比为 $\epsilon=3/2$.

- **3.** 已知带权集合的划分问题是 \mathcal{NPC} 问题, 试证明 0/1 背包判定问题是 \mathcal{NPC} 问题. (10 分) **Solution:** 证明分成如下两步:
- **证明** NP **性**:通过计算向量的内积并逐分量的比较来验证不等式是否成立即可对 0/1 背包判定问题完成判定,因此 0/1 背包判定问题是 NP 的;
- 利用已知 \mathcal{NPC} 问题并归约至目标问题: 考虑特殊的 0/1 背包问题, $\forall x \in X$, 有 w(x) = p(x), 且取 $M = K = \frac{1}{2} \sum_{x \in X} w(x)$. 显然该 0/1 背包判定问题回答为 "是"当且仅当集合 X 的划分问题回答为
 - "是" (即归约变换的充要性满足). 而划分问题是 NPC 的, 因此 0/1 背包判定问题也是 NPC 的.

4. 下述算法是一维最近点对距离的分治算法. 请用迭代法分析该算法的时间复杂度. (5分)

Algorithm 2 算法 ClosePair(S, d)

Input: 实轴上的点集合 S, S 中最近点对的距离 d

```
Output: true or false
 1: global S, d;
```

- 2: **integer** n := |S|;
- 3: **float** m, p, q;
- 4: **if** n < 2 **then**
- $d := \infty$;
- return false;
- 7: end if
- 8: $m := \mathbf{PartSelect}(S, 1, n, n/2)$
- ▷ 调用 PartSelect 算法来求 S 中各点坐标的中位数
- 9: $S_1 := \{x \in S | x \le m\}, S_2 := \{x \in S | x > m\};$
- ▷ 对规模为 n/2 的子问题分别进行递归求解
- 10: ClosePair(S_1, d_1), ClosePair(S_2, d_2); 11: $p := \max(S_1), q := \min(S_2), d := \min(d_1, d_2, q - p);$
- ▷ 求解出最近点对的距离

▷ 扫描 S 并对其进行划分 (O(n) 的时间)

- 12: return true;
- 13: end {ClosePair}

Solution: 问题划分为 2 个规模为 n/2 的子问题, 调用 PartSelect 算法需要耗时 O(n), 扫描并划分集 合 S 也需要耗时 O(n). 因此 T(n) = 2T(n/2) + cn. 不妨设 $n = 2^k$ (否则 $∃k ∈ \mathbb{N}^*$, 使得 $2^k ≤ n < 2^{k+1}$). 于是有如下:

$$T(2^{k}) = 2^{1}T(2^{k-1}) + c \cdot 2^{k}$$

$$= 2^{2}T(2^{k-2}) + 2c \cdot 2^{k}$$

$$= 2^{3}T(2^{k-3}) + 3c \cdot 2^{k}$$

$$\vdots$$

$$= 2^{k}T(1) + kc \cdot 2^{k}$$

不妨设 T(1) = 0, 因此 $T(n) = \Theta(n \log n)$.

四、算法设计题 (55分)

1. 设有一条边远山区的道路 AB, 沿着道路 AB 分布着 n 所房子. 这些房子到 A 的距离分别是 $d_1, d_2, \cdots, d_n(d_1 < d_2 < \cdots < d_n)$. 为了给所有房子的用户提供移动电话服务, 需要在这条道路上设置一 些基站. 为了保证通讯质量, 每所房子应该位于距离某个基站的 4km 范围内. 设计一个算法找基站的位 置,并且使得基站的总数最少,并证明算法的正确性. (20分)

Solution: 使用贪心法, 令 a_1, a_2, \cdots 表示基站的位置. 贪心策略为: 首先令 $a_1 = d_1 + 4$. 对 d_2, d_3, \cdots, d_n 依次检查, 找到下一个不能被该基站覆盖的房子. 如果 $d_k \leq a_1 + 4$ 但 $d_{k+1} > a_1 + 4$, 那么第 k+1 个房子不能被基站覆盖, 于是取 $a_2 = d_{k+1} + 4$ 作为下一个基站的位置. 照此下去, 直到检 查完 dn 为止. 伪代码见如下算法3:

Algorithm 3 Location 算法

8: end {Location}

```
Input: 距离数组 d[1, \cdots, n] = [d_1, d_2, \cdots, d_n],满足 d[1] < d[2] < \cdots < d[n]
Output: 基站位置的数组 a

1: a[1] := d[1] + 4; k := 1;

2: for j = 2; j <= n; j ++ do

3: if d[j] > a[k] + 4 then

4: a[++k] := d[j] + 4;

5: end if

6: end for

7: return a;
```

结论: 对任何正整数 k, 存在最优解包含算法前 k 步选的的基站位置.

证明. k = 1, 存在最优解包含 a[1]. 如若不然, 有最优解 OPT, 其第一个位置是 b[1] 且 $b[1] \neq a[1]$, 那么 $d_1 - 4 \leq b[1] < d_1 + 4 = a[1]$. b[1] 覆盖的是距离在 $[d_1, b[1] + 4]$ 之间的房子. a[1] 覆盖的是距离在 $[d_1, a[1] + 4]$ 的房子. 因为 b[1] < a[1], 且 b[1] 覆盖的房子都在 a[1] 覆盖的区域内, 故用 a[1] 替换 b[1] 得到的仍是最优解;

假设对于 k, 存在最优解 A 包含算法前 k 步选择的基站位置, 即

$$A = \{a [1], a [2], \cdots, a [k]\} \cup B \tag{1}$$

其中 a[1], a[2], \cdots , a[k] 覆盖了距离为 d_1, d_2, \cdots , d_j 的房子. 那么 B 是关于 $L = \{d_{j+1}, d_{j+2}, \cdots, d_n\}$ 的最优解. 否则, 存在关于 L 的更优解 B^* , 那么用 B^* 替换 B 就会得到 A^* 且 $|A^*| < |A|$, 这与 A 是最优解相矛盾. 根据归纳假设可得知 L 有一个最优解 $B' = \{a[k+1], \cdots\}, |B'| = |B|$. 于是

$$A' = \{a[1], a[2], \dots, a[k]\} \cup B' = \{a[1], a[2], \dots, a[k], a[k+1], \dots\}$$
 (2)

且 |A'| = |A|, 故 A' 也是最优解, 从而命题对于 k+1 也成立. 故根据数学归纳法可知, 对任何正整数 k 命题都成立.

算法的关键操作是 for 循环, 而循环体内部的操作都是常数时间, 因此算法在最坏情况下的时间复杂度为 O(n).

2. 最大子段和问题: 给定整数序列 a_1, a_2, \cdots, a_n , 求该序列形如 $\sum_{k=i}^{j} a_k$ 的子段和的最大值:

$$\max_{1 \le i \le j \le n} \sum_{k=i}^{j} a_k$$

设计一个动态规划算法求解最大子段和问题,并说明递推对象的最优子结构性质,分析算法的时间复杂度 (20分).

Solution: 先证明此问题具有最优子结构性质: 依次考虑 $(1 \le i \le n)$ 以 a[i] **为结尾**的最大子段和 C[i], 然后在这n 个值当中取最大值即为原问题答案. 假设以a[i] 为结尾的最大 (n) 子段为 $\{a[k], \cdots, a[i-1]\}$ 一定是以a[i-1] 为结尾的最大 (n) 子段. 否则若 $\{a[m], \cdots, a[i-1]\}$ 为以a[i-1] 为结尾的最大 (n) 子段, 那么 $\{a[m], \cdots, a[i-1], a[i]\}$ 就是以a[i] 为结尾的最大 (n) 子段, 这显然与假设相矛盾, 也就是说该优化函数是满足优化原则的 (即此问题具有最优子结构性质).

现在来推导 C[i] 的递推表达式: 当 $C[i-1] \le 0$, 说明 C[i-1] 对应的子段对于整体的贡献是没有的, 所以 $C[i] \leftarrow a[i]$; 当 C[i-1] > 0, 说明 C[i-1] 对应的子段对于整体的是有贡献的, 于是

 $C[i] \leftarrow a[i] + C[i-1]$. 两种可能情况 (对应两种决策) 取最大值即可:

$$\begin{cases} C[i] = \max \{a[i], C[i-1] + a[i]\}, 2 \le i \le n \\ C[1] = a[1] \end{cases}$$

最后返回数组 C 中的最大值 ($\max_{1 \le i \le n} C[i]$) 即可. 计算 C[i] 的过程需要消耗 O(n) 的时间, 找出数组最大值 也需要 O(n) 的时间 (一次遍历), 所以算法的总时间复杂度为 T(n) = O(n). 并且我们可以给出该算法的 C++ 伪码:

```
#include <bits/stdc++.h>
  using namespace std;
  int mostvalue(vector<int>& a) { //时间复杂度为 O(n), 空间复杂度为 O(n)
      int n = a.size();
      vector<int> dp(n);
      dp[0] = a[0];
      for(int i = 1; i < n; i++) {
          dp[i] = max(dp[i - 1] + a[i], a[i]);
      }
10
      int index = max_element(dp.begin(), dp.end()) - dp.begin();
11
      return dp[index];
12
13 }
14
  int mostvalue2(vector<int>& a) { //时间复杂度为 O(n), 空间复杂度为 O(1)
15
      int n = a.size();
      int dp = a[0];
17
      int res = INT_MIN;
18
      for(int i = 1; i < n; i++) {
19
          dp = max(dp + a[i], a[i]); //使用滚动数组思想来优化空间
20
          res = max(res, dp); //迭代式更新求得最大值
21
      }
22
      return res;
23
24 }
```

3. 分派问题: 给n 个人分派n 件工作,给第i 人分派第j 件工作的成本是C(i,j),试用分枝限界算法求成本最小的工作分配方案. (15 分)

Solution: 设 n 个人的集合是 $\{1, 2, \dots, n\}$, n 项工作的集合是 $\{1, 2, \dots, n\}$, 每个人恰好 1 项工作. 于是有

把工作
$$i$$
 分配给 $i \Leftrightarrow x_i = i$, $i, j = 1, 2, \dots n$

设解向量为 $X = \langle x_1, x_2, \cdots, x_n \rangle$, 分配成本为 $C(X) = \sum_{i=1}^n C(i, x_i)$. 搜索空间是排列树. 部分向量 $\langle x_1, x_2, \cdots, x_k \rangle$ 表示已经考虑了人 $1, 2, \cdots, k$ 的工作分配. 节点分支的约束条件为:

$$x_{k+1} \in \{1, 2, \cdots, n\} \setminus \{x_1, x_2, \cdots, x_k\}$$

可以设立代价函数:

$$F(x_1, x_2, \dots, x_k) = \sum_{i=1}^k C(i, x_i) + \sum_{i=k+1}^n \min\{C(i, t) : t \in \{1, 2, \dots, n\} \setminus \{x_1, x_2, \dots, x_k\}\}$$

界 *B* 是已得到的最好可行解的分配成本. 如果代价函数大于界, 则剪枝并回溯. 可用优先队列分支限界算法, 以 *F* 最小优先扩展. 根节点有 n 个儿子 $x_1 = 1, 2, \cdots n$, 儿子节点有 n - 1 个儿子 $x_2 = 2, 3, \cdots n$; $x_2 = 1, 3, 4, \cdots n$; …. 算法描述如下, 其时间复杂度为 $O(n \cdot n!)$.

```
1 Node{
       int Path[n];
2
       int work[n];
       int T[k];
4
       int Time;
       int length;
6
  }
  Proc BestDispatch(int n, int k, int t[]){
8
       Node Boot, X, P, result;
10
       int f;
       f = n * max(t[]);
11
       Boot.T[n] = \{0\};
12
       Boot.Time = 0;
13
       Boot.Path[n] = \{0\};
14
       Boot.length=0;
15
16
       AddHeap(Boot);
       while (!Heap.empty()) do {
17
            P = DeleteMinHeap();
18
            for i = 1 to n do {
19
                if(work[i] == 0) {
20
                     X = Newnode(P.Path[], P.T[], P.length + 1);
21
22
                     work[i] = 1;
                }
23
                X.Path[X.length] = i;
24
                X.T[i] = X.T[i] + t[X.length];
25
                X.Time = max(X.T[]);
26
                if X.length == n then {
27
28
                     if X.Time < f then {</pre>
                         f = X.Time;
29
                         result = X;
30
                    }
31
                }
32
                else {
33
34
                     if X.Time < f then {</pre>
                         AddHeap(X);
35
36
                }
37
38
       }
39
40
41 end {BestDispatch}
```

