真题及解析(个人+AI辅助)

算法分析试卷 (真题汇总)

- 1) 动态规划算法包括所有具有如下特征的算法: 首先将原问题分成更小的子问题,保存这些子问题的解,并由它们来计算原问题的一个解。下列的问题求解中什么不能使用动态规划算法? ()
- A. 最长公共子序列问题 B. 图像无损压缩问题
- C. 0-1背包问题 D. 二分搜索问题

动态规划算法的核心在于分解问题为重叠子问题,并通过存储子问题的解(避免重复计算)来高效求解原问题。以下是对各选项的分析:

A. 最长公共子序列问题(LCS)

适用动态规划:可将问题分解为两个字符串的前缀子问题(如\(\text{LCS}(i, j)\)表示字符串\(A[1..i]\)和\(B[1..j]\)的最长公共子序列长度)。子问题存在重叠性(如不同路径可能多次计算相同的\(\text{LCS}(i, j)\)),且可通过填表法存储中间结果,避免重复计算。结论:适用动态规划。

B. 图像无损压缩问题

可能适用动态规划:图像压缩(如霍夫曼编码、行程长度编码等)虽常基于贪心或统计方法,但部分场景(如预测编码、分块压缩)可通过动态规划优化。例如,在分块压缩中,选择最优分块方式或预测模式时,可分解为子块的最优解问题,并存储中间结果。结论:存在适用动态规划的可能性(具体取决于压缩算法设计)。

C. 0-1 背包问题

典型动态规划问题:问题可分解为"前i个物品、容量为j时的最大价值"子问题(状态\(dp[i][j]\))。 子问题重叠且需避免重复计算,通过填表法可高效求解。结论:适用动态规划。

D. 二分搜索问题

不适用动态规划:二分搜索的核心是分治策略(每次将问题规模减半),但子问题无重叠性(每次搜索仅处理一个子区间,无需存储中间结果)。动态规划的"存储子问题解"特性在此完全用不上,直接迭代或递归即可完成搜索。结论:不适用动态规划。

最终答案

D. 二分搜索问题

(2)程序块()是回溯法中遍历排列树的算法框架程序。

```
A.
    void backtrack (int t)
                                                   void backtrack (int t)
      if (t>n) output(x);
                                                     if (t>n) output (x):
        else
                                                       else
           for (int i=t;i<=n;i++) {
                                                         for (int i=0; i <=1; i++) {
             swap(x[t], x[i]);
                                                           x[t]=i:
             if (legal(t)) backtrack(t+1);
                                                           if (legal(t)) backtrack(t+1);
             swap(x[t], x[i]);
C.
                                             D.
    void backtrack (int t)
                                                   void backtrack (int t)
      if (t>n) output(x);
                                                     if (t>n) output (x);
        else
                                                       else
           for (int i=0; i <=1; i++) {
                                                         for (int i=t;i<=n;i++) {
            x[t]=i:
                                                           swap(x[t], x[i]);
            if (legal(t)) backtrack(t-1):
                                                           if (legal(t)) backtrack(t+1);
```

题目问的是"回溯法中遍历排列树的算法框架程序"。

我们重点分析排列树的特点:

排列树是用于生成全排列的回溯树,每个位置只能选还未使用的元素;

常用的方法是通过交换元素的位置来逐步构建排列;

树的深度是元素个数 n,每次递归向下走一层,表示固定当前位置;

所以核心框架应包括:交换元素、递归回溯、恢复现场(swap回来)。

故选择A

- (3) 用数量级形式表示的算法执行时间称为算法的: ()
- A. 时间复杂度 B. 空间复杂度 C. 处理器复杂度 D. 通信复杂度

Α

- (4) n 个人拎着水桶在一个水龙头前面排队打水,水桶有大有小,水桶必须打满水,水流恒定。如下
- () 说法不正确?
- A. 让水桶大的人先打水,可以使得每个人排队时间之和最小。
- B. 让水桶小的人先打水,可以使得每个人排队时间之和最小。
- C. 让水桶小的人先打水, 在某个确定的时间 t 内, 可以让尽可能多的人打上水。

D. 若要在尽可能短的时间内, n 个人都打完水, 按照什么顺序其实都一样。

答案:A

解析:设 n 个人的水桶容量为 (t_1, t_2, \ldots, t_n) (升序排列, $(t_1 \leq t_2 \leq t_n)$),排队时间为每个人等待前面所有人打水的时间之和。

选项分析:

- A. 错误: 若让水桶大的人先打(降序排列),总排队时间为 \ $(T_{\text{ext}}) = (n-1)t_n + (n-2)t_{n-1} + \oots + t_2$),显然大于升序排列的总时间。
- B. 正确: 让水桶小的人先打(升序排列),总排队时间为 $(T_{\text{text}}) = (n-1)t_1 + (n-2)t_2 + (n-1)t_1$,这是最优排列(数学上可证明升序总时间最小)。
- C. 正确:前 k 个人打水的总时间为 \(t_1 + t_2 + \dots + t_k\)。升序排列时,前 k 项和最小,因此在确定时间 t 内,能完成打水的人数最多。
- D. 正确: 所有人都打完水的总时间为 $(t_1 + t_2 + \text{dots} + t_n)$, 与打水顺序无关(加法交换律)。
- (5) 旅行商问题的解可表示成解空间树,此解空间的状态空间有() 个结点,此解空间树被称为() 。
- A. nn B. n! C. 2n D. n E. 排列树 F. 子集树

答案:B、E

解析:

解空间状态数: 旅行商问题(TSP)要求遍历 n 个城市且不重复,解的本质是 n 个城市的一个排列,因此解空间树的结点数为 (n!) (排列数)。

解空间树类型:排列问题的解空间树称为排列树(每个结点表示一个部分排列,叶子结点为完整排列)。

对比子集树:若问题解为子集(如背包问题选或不选物品),解空间树为子集树(结点数为 \(2^n\)),与 TSP 无关。

- (6) 解决问题时间的复杂性为多项式界的有: ()
- A. 快速排序算法 B. n-后问题 C. 单源最短路径问题 D. 骑士巡游问题

答案: A、C

解析:

快速排序算法: 平均时间复杂度为 \(O(n \log n)\), 属于多项式时间算法。

n – 后问题:采用回溯法求解,时间复杂度为 \(O(n!)\),属于指数级(非多项式)。

单源最短路径问题(如 Dijkstra 算法): 时间复杂度为 \(O(n^2)\) 或优化后的 \(O(m + n \log n)\) (m 为边数), 均为多项式级。

骑士巡游问题:回溯法求解,时间复杂度高(非多项式)。

- (7) 以下说法正确的是: (CD)
- A. 贪心法通过分阶段地挑选最优解,对所有问题都能很快获得问题的最优解。
- B. 一个问题是否适合用动态规划算法要看它是否具有重叠子问题。
- C. 分治法通过把问题化为较小的问题来解决原问题,从而简化或降低了原问题的复杂程度。
- D. 回溯法是一种深度优先搜索算法。
 - **A. 错误**: 贪心法仅在满足**贪心选择性质**时才能得到最优解,并非对所有问题有效(如 0–1 背包问题贪心无法得到最优解)。
 - B. 错误: 动态规划要求问题具有最优子结构和重叠子问题, 仅重叠子问题不充分。
 - (8) 具有最优子结构的算法有: ()
- A. 贪心算法 B. 回溯法 C. 分支限界法 D. 动态规划法

AD

- (9) 以下说法错误的是: ()
- A. 数值概率算法总能求解得到问题的一个解, 而且所求得的解总是正确的。
- B. 舍伍德算法不是避免算法的最坏情况, 而是以较大的概率消除最坏情形。
- C. 蒙特卡罗算法可以求得问题的一个解, 但该解未必正确。
- D. 拉斯维加斯算法有时以一定概率给出错误答案。
 - A. 错误: 数值概率算法(如蒙特卡罗)可能返回错误解、需结合误差控制(如重复计算)。
 - B. 正确: 舍伍德算法通过随机化消除最坏情况的确定性, 使最坏情况以低概率出现。
 - C. 正确: 蒙特卡罗算法可能返回错误解,正确概率由算法设计决定。
 - D. 错误: 拉斯维加斯算法不会给出错误答案,但可能以一定概率返回"无解"(需重新运行)。
 - (10) 适干递归实现的算法有: ()
- A. 随机化算法 B. 近似算法 C. 分治法 D. 回溯法

CD

- (11) 分治法的适用条件是, 所解决的问题一般具有这些特征: ()
- A. 该问题的规模缩小到一定的程度就可以容易地解决;
- B. 该问题不可以分解为若干个规模较小的相同问题;

- C. 利用该问题分解出的子问题的解可以合并为该问题的解
- D. 该问题所分解出的各个子问题不是相互独立的。
 - A. 正确:问题规模缩小到基例(如 n=1)时可直接求解。
 - B. 错误:分治法要求问题**可分解为若干规模较小的相同子问题**(如排序分解为子数组排序)。
 - C. 正确:子问题的解需能合并为原问题的解(如归并排序的合并步骤)。
 - D. 错误:分治法要求子问题相互独立(无重叠子问题),否则需用动态规划。

(12) 下面那条规则是正确的?()

```
A.\{f(n) = O(F(n)), g(n) = O(G(n))\} \Rightarrow f(n) / g(n) = O(F(n) / G(n))
```

B.
$$\{f(n) = O(F(n)), g(n) = O(G(n))\} \Rightarrow f(n) / g(n) = \Theta(F(n) / G(n))$$

C.
$$\{f(n) = \Omega(F(n)), g(n) = \Omega(G(n))\} \Rightarrow f(n) / g(n) = \Omega(F(n) / G(n))$$

D.
$$\{f(n) = \Theta(F(n)), g(n) = \Theta(G(n))\} \Rightarrow f(n) / g(n) = \Theta(F(n) / G(n))$$

D. 不确定

- 二. 算法设计分析题(61分)
- 1、 (12 分) 用 O、 Ω、 Θ 表示函数 f 与 g 之间的关系:

(1)
$$f(n)=50$$
 $g(n)=3n$

(2)
$$f(n)=6n+10n \log n$$
 $g(n)= 2\sqrt{n}$

(3)
$$f(n) = n/\log n - 1$$
 $g(n) = \log_3 n$

(4)
$$f(n) = n^2$$
 $g(n) = 3^n$

$$f(n) = O(g(n))$$
: $f(n)$ 的增长率小于或等于 $g(n)$ 的增长率(f 是 g 的上界)。

$$f(n) = \Omega(g(n))$$
: $f(n)$ 的增长率大于或等于 $g(n)$ 的增长率(f 是 g 的下界)。

 $f(n) = \Theta(g(n))$: f(n) 的增长率等于 g(n) 的增长率(f 和 g 同阶)。

$$(1) f(n) = 50, g(n) = 3n$$

关系:
$$f(n) = O(g(n))$$

解释: f(n) 是一个常数函数,其值不随 n 的增长而改变。g(n) 是一个线性函数,随 n 的增长而线性增长。因为常数函数的增长率远小于线性函数,所以 f(n) 的增长率小于 g(n)。因此,f(n) 是 g(n) 的一个渐进上界。

(2)
$$f(n) = 6n + 10n \log n$$
, $g(n) = 2\sqrt{n}$

关系:
$$f(n) = \Omega(g(n))$$

解释:

对于函数 f(n),当 n 很大时, $10n[\log n]$ 这一项是主导项,它的增长率决定了整个函数的增长率。 所以 f(n) 的增长率可以近似看作 n $\log n$ 。

函数 g(n) 的增长率为 √n 。

比较 [n log n] 和 [√n], [n log n] 的增长速度远快于 [√n]。

因此, f(n) 的增长率大于 g(n), f(n) 是 g(n) 的一个渐进下界。

(3) $f(n) = n/\log n - 1$, $g(n) = \log_3 n$

关系: $f(n) = \Omega(g(n))$

解释:

根据对数换底公式, $g(n) = log_3 n = log_n / log_3$ 。由于 log_3 是一个常数,所以 g(n) 的增长率与 log_n 相同。

函数 f(n) 的增长率为 n/log n。

比较 n/log n 和 log n 。任何形式为 n/polylog(n) 的函数都比任何 polylog(n) 函数增长得快。显然, n/log n 的增长速度远快于 log n 。

因此, f(n) 的增长率大于 g(n), f(n) 是 g(n) 的一个渐进下界。

(4) $f(n) = n^2$, $g(n) = 3^n$

关系: f(n) = O(g(n))

解释: f(n) 是一个多项式函数(二次方),而 g(n) 是一个指数函数。指数函数(a^n ,a>1)的增长速度要远快于任何多项式函数(n^k)。因此,f(n) 的增长率远小于 g(n)。所以,f(n) 是 g(n) 的一个渐进上界。

2、(6分)代码填空题:

Hanoi(n,a,b,c)

if (n==1) move(a,c);

else

Hanoi(n-1,b, a, c);

}

- 1. Hanoi(n-1, a, c, b)
- 2. move(a, c)
- 3、 (8分)一个机器人每步可以走 1米、2米或3米。要计算机器人走n米,有多少种走法。写出相应的递归求解方程即可。

答案:

```
设 f(n) 为走 n 米的走法总数,则递归方程为: f(n)=  \begin{cases} 1, & \text{if } n=0 \\ 0, & \text{if } n<0 \\ f(n-1)+f(n-2)+f(n-3), & \text{if } n\geq 1 \end{cases}
```

解析:

- 边界条件: n=0 时只有一种走法 (不走); n<0 时无解。
- 递归式: 最后一步可能走1米、2米或3米, 因此总走法为三种情况之和。
- 4、(13 分)在黑板上写了 N 个正整数作成的一个数列,进行如下操作:每一次擦去其中的两个数 a 和 b,然后在数列中加入一个数 a× b+1, 如此下去直至黑板上剩下一个数。 在所有按这种操作方式最后得到的数中,最大的记作 max,最小的记作 min,该数列的极差定义为 M=max-min。请写出算法计算极差。

答案:

运行

```
Python
 1 * def calculate range(numbers):
        # 计算max: 每次选最小的两个数相乘+1(升序排列)
2
 3
         min list = numbers.copy()
        while len(min list) > 1:
 4 =
             min list.sort()
5
             a, b = \min list.pop(0), min list.pop(0)
 6
7
             min_list.append(a * b + 1)
         max val = min list[0]
8
9
        # 计算min: 每次选最大的两个数相乘+1 (降序排列)
10
         max_list = numbers.copy()
11
12 -
        while len(max list) > 1:
13
            max list.sort(reverse=True)
             a, b = \max list.pop(0), \max list.pop(0)
14
15
             max_list.append(a * b + 1)
16
         min_val = max_list[0]
17
18
         return max val - min val
```

解析:

- max 值:每次选择当前最小的两个数 a 和 b (升序排列),乘积 + 1 后加入数列,最终 结果最大。
- min 值:每次选择当前最大的两个数 a 和 b (降序排列),乘积 + 1 后加入数列,最终结果最小。
- 极差: max_val min_val 。
- 5、(12分)请在不排序的情况下,用分治法解最大最小问题,写出算法伪代码 ,并描述数组A=(48,12,61,3,5,19,32,7)中求最大最小的过程

```
Plain Text
    算法 MaxMin(A, low, high)
 1
2
    输入:数组A[low..high]
3
    输出: (max, min)
4
5
    if low = high then
6
         return (A[low], A[low]) // 只有一个元素, 最大最小都是它
7
    else if high = low + 1 then
8
         if A[low] < A[high] then
9
             return (A[high], A[low])
10
         else
             return (A[low], A[high])
11
12
         end if
13
    else
14
         mid \leftarrow \lfloor (low + high)/2 \rfloor
         (max1, min1) ← MaxMin(A, low, mid) // 左半部分递归
15
         (max2, min2) ← MaxMin(A, mid+1, high) // 右半部分递归
16
                                                 // 合并最大值
17
         max \leftarrow max(max1, max2)
         min ← min(min1, min2)
                                                 // 合并最小值
18
19
         return (max, min)
    end if
20
```

过程见期中考答案。

6、(10 分) n 个人参加拔河比赛,每个人有自己的重量。现在需要把他们分成两组进行比赛,每个人属于其中的一个组,两组的人员个数相差不能超过 1。为使比赛公平,请设计算法找出分配方案,使两组重量差最小。写出算法设计思想,列出伪代码并配备必要的注释,并分析算法的复杂度。

算法设计思想:

1. **问题转化**:将总重量 sum 分为两组,使两组重量差最小,且每组人数接近 n/2 。

- 2. **动态规划**: 使用三维数组 **dp**[i][j][s] 表示前 i 个人中选 j 个人,总重量是否可以 为 s 。
- 3. 状态转移:对于第 i 个人,可选或不选,更新状态。
- 4. **结果查找**: 遍历所有可能的重量 s ,找到最接近 sum/2 且人数为 n/2 或 n/2+1 的 解。

伪代码:

Plain Text

```
算法 TugOfWar(A[1..n])
1
     输入:数组A[1..n],表示n个人的重量
2
     输出: 两组的重量差最小值
3
4
5 sum ← 0
6
    for i ← 1 to n do
7
         sum ← sum + A[i]
8
     end for
9
    // 初始化动态规划数组
10
     dp[0][0][0] \leftarrow true
11
12
     for i \leftarrow 1 to n do
13
         for j \leftarrow 0 to i do
14
             for s \leftarrow 0 to sum do
                 dp[i][j][s] ← dp[i-1][j][s] // 不选第i个人
15
                 if j > 0 and s \ge A[i] and dp[i-1][j-1][s-A[i]] then
16
                      dp[i][j][s] ← true // 选第i个人
17
18
                 end if
19
             end for
20
         end for
21
     end for
22
23
     // 查找最优解
24
    target ← sum / 2
25
    min diff ← +∞
26
     k ← n / 2 // 目标人数
27
28
    // 检查k和k+1(处理n为奇数的情况)
29
     for s \leftarrow 0 to sum do
30
         if (dp[n][k][s] or (n is odd and dp[n][k+1][s])) then
31
             diff \leftarrow |sum - 2s|
32
             if diff < min_diff then</pre>
                 min diff ← diff
33
34
             end if
35
         end if
36
    end for
37
38
     return min_diff
```

复杂度分析:

- **时间复杂度**: \(O(n^2 \cdot sum)\), 其中 **sum** 是所有人的总重量。
- **空间复杂度**: \(O(n^2 \cdot sum)\), 主要用于动态规划数组。