

作业要求：清晰简洁的伪代码，必要的时间复杂度分析，和必要的正确性分析。可以直接调用基本的数据库和已讨论过的算法/程序（如排序、找中位数、二分查找等）。

问题 1 (30 分). 给定一个序列 a_1, \dots, a_n , 设计不同的算法来找到最长的递增子序列 s_1, \dots, s_m 满足如下要求。

1. 如果有多个长度相同的子序列，输出第一个元素最小的序列；如果有多个序列同时有相同的长度和第一个元素，输出第二个元素最小的；以此类推。
2. 如果有多个长度相同的子序列，输出第一个元素最大的序列；如果有多个序列同时有相同的长度和第一个元素，输出第二个元素最大的；以此类推。

answer1:

1. 最长递增子序列中用到 3 个额外数组保存中间变量分别是 $leng, order, prefix$ 。

其中 $leng[i]$ 表示以 $X[i]$ 结尾的最长子序列的长度， $order[i]$ 表示长为 i 的子序列的最后元素， $prefix[i]$ 表示打印最长子序列时 $X[i]$ 的前一个元素的下标。

程序从前往后遍历 X 数组，并且利用 $order[j]$ 判断 $X[i]$ 是否大于长度为 j 的子序列的最后一个元素（ $order$ 数组始终保存相同长度下最后一个元素最小值，可以利用二分查找在 $\log(n)$ 时间内找到 j ），于是以 $X[i]$ 结尾的子序列长度最大为 $j + 1$ 。

利用 $prefix[i]$ 记录 $order[j]$ 的值，利用栈逆向输出 $order$ 中最后一个元素记录在 $prefix$ 中的序列即为题目要求的序列。

正确性：首先可以保证这样的输出使得在子序列后缀相同时，前面的元素符合最小的要求。这是因为每次发现长度相同而结尾元素更小的序列时，会更新 $order$ 。接着可以保证在子序列后缀不同时，也符合要求。这是因为 $order$ 中最后一个元素是长度最长的序列中，结尾元素最小的元素。而对于 X 中存在的多个长度相同的子序列，考虑他们的结束元素，可以发现元素小的在 X 中排在元素大的后面（否则会有更长的子序列）。而对于在 X 后面的元素，他的前缀的选择是依据更新后的 $order$ ，可以保证在相同长度下元素不大于之前相同长度下的元素。所以正确性成立。

程序设计如下：

2. 类似前一问，我们先将 X 翻转，即求最长递减序列，使相同长度序列的最后一个元素是最大的。需要修改 $order$ 中的元素，使他保存相同长度下的最大元素。

Algorithm 1 LIS1

```
1: function LIS1( $X$ )
2:    $n = X.length$ 
3:   let  $leng[1 \dots n]$ ,  $order[1 \dots n]$  and  $prefix[1 \dots n]$  be new tables
4:   for  $i = 1 \dots n$  do
5:      $leng[i] = 1$ 
6:      $order[i] = \max$ 
7:      $prefix[i] = 0$ 
8:    $order[1] = X[1]$ 
9:   for  $i = 1 \dots n$  do
10:     $L = 1, R = i$ 
11:    while  $L \leq R$  do
12:       $m = \frac{L+R}{2}$ 
13:      if  $order[m] < X[i]$  then
14:         $prefix[i] = order1[m]$ 
15:         $L = m + 1$ 
16:      else
17:         $R = m - 1$ 
18:       $leng[i] = leng[prefix[i]] + 1$ 
19:      if  $order[leng[i]] > X[i]$  then
20:         $order[leng[i]] = X[i]$ 
21:    for  $i = n \dots 1$  do
22:      if  $order1[i] > \min$  then
23:         $a = i$ 
24:        let  $output$  be a stack
25:         $output.push(order1[a])$ 
26:        push elements in  $prefix[\cdot]$  into stack inorder
27:        break
28:  print  $output$ 
```

问题 2 (20 分). 给定一个树 T 和覆盖半径 r , 其中 T 的根节点为 $root$, 每个节点 u 的孩子保存在 $c.child$ 序列中。找出 T 中最小的覆盖集 (使得每个点到该集合的距离都 $\leq r$)。

answer2: 注意到每选择一个结点加入覆盖集, 对于该结点下面的结点: 他的子树中深度不超过 r 的结点全部可以被覆盖。对于该结点上面的结点: 离该结点不超过 r 的结点会被覆盖。我们先找到深度最大的结点, 并且选择可以把这个结点覆盖的深度最小的点。接着我们标记被覆盖的结点, 去寻找未被覆盖的最深节点, 重复上述过程, 即可得到线性时间的算法。

下面证明贪心算法正确性:

1. 结点存在: 因为一定有结点去把深度最大的结点覆盖, 所以这样的结点存在;
2. 贪心选择包含在某些最优解中: 对于某一最小覆盖集, 如果他选择深度最小的结点去覆盖最深结点, 那么我们的选择就是最优覆盖集的选择; 如果他不选择深度最小的结点去覆盖最深结点, 那么我们把这个结点从覆盖集中去掉, 用深度最小的结点去覆盖最深结点, 这时可以发现新的结点覆盖的范围比原结点大, 新的集合也是覆盖集且大小不变, 所以也是最优解;
3. 原问题和子问题有相同结构, 可以归纳: 子问题覆盖了除原问题贪心选择去掉结点以外的所有结点, 因此子问题加上原问题的贪心选择可以合并出原问题的解;
4. 子问题的最优解可以还原原问题的最优解: 令原问题为 P , 假设贪心选择为 \hat{c} , P' 为子问题。由子问题最优解 π' 还原得到原问题的解 $\pi = \pi' \cup \hat{c}$ 。假设 π 不是最优解, 并且存在最优解 π^* , 那么由前知贪心选择也可以在与 π^* 相同规模的覆盖集中 (所以就不妨设为在 π^* 中), 所以存在子问题 P' 上有更优解 π^* 。而这与 π' 为子问题 P' 上最优解矛盾。故子问题最优解可以还原原问题最优解。

Algorithm 2 Cover Set

```

1: function COVERSET( $T, r$ )
2:   if  $T.h \leq r$  then return  $T$ 
3:   else
4:     let  $d, set, cover$  be new tables
5:     add all nodes into  $d[\cdot]$  in depth order by BFS
6:     for  $i = n \dots 1$  do
7:       if  $cover[i] == 0$  then // has not been covered
8:         add the deepest node's  $r$ th parent into the cover set // use the highest node
           to cover
9:         for all nodes around the  $r$ th parent in distance  $r$ , its  $cover[\cdot]$  to be 1

```

问题 3 (25 分). 给定一个背包其重量上限为 M 和 n 个物品, 其中每个物品重量为 w_i , 价值为 v_i 。请选择一些物品使得其总重量不超过 M 的同时总价值最大。

同时回答: 算法的时间是否为多项式时间吗? 给出必要的理由。

answer3: 考虑将物品一个一个装入背包, 可以有递推式:

$$val[i][j] = \max(val[i-1][j - weight[i]] + value[i], val[i-1][j])$$

从而可以设计算法如下. 算法循环 $n \times M$ 次, 故时间复杂度为 $O(nM)$ 。可是 M 循环的时间复杂度取决于 M 和物品重量的相对关系。比如在 M 大于全部物品重量之和时, 就算只计算 M 循环中物品重量和的那些点 (原本是从 1 遍历到 M), 也需要遍历 2^n 个点 (为选择数的累加, 即 $\sum_{i=0}^n \binom{n}{i}$), 故不为多项式级别的。算法如下:

Algorithm 3 Knapsack

```
1: function KNAPSACK( $M, n, weight, value$ )
2:   let  $val[0 \dots n][0 \dots M]$  be a new table
3:   for  $j = 0 \dots M$  do
4:      $val[0][j] = 0$ 
5:   for  $i = 1 \dots n$  do
6:     for  $j = 1 \dots M$  do
7:       if  $weight[i] \leq j$  then
8:         if  $val[i-1][j - weight[i]] + value[i] \geq val[i-1][j]$  then
9:            $val[i][j] = val[i-1][j - weight[i]] + value[i]$ 
10:        else
11:           $val[i][j] = val[i-1][j]$ 
```

问题 4 (25 分). 为了将一个文本串 $x[1, \dots, m]$ 转换为目标串 $y[1, \dots, n]$, 我们可以使用多种变换操作。我们的目标是, 给定 x 和 y , 求将 x 转换为 y 的一个变换操作序列。我们使用一个数组 z 保存中间结果, 假定它足够大, 可存下中间结果的所有字符。初始时, z 是空的, 结束时, 应有 $z[j] = y[j], j = 1, 2, \dots, n$ 。我们维护两个下标 i 和 j , 分别指向 x 中位置和 z 中位置, 变换操作允许改变 z 的内容和这两个下标。初始时, $i = j = 1$ 。在转换过程中应处理 x 的所有字符, 这意味着在变换操作结束时, 应有 $i = m + 1$ 。

我们可以使用如下变换操作:

1. 复制: 从 x 复制一个字符到 z , 即进行赋值 $z[j++] = x[i++]$

2. 替换：将 x 中的一个字符替换为另一个字符 c ，即 $z[j++] = c, i++$
3. 删除：删除 x 中一个字符，即 $i++$
4. 插入：将字符 c 插入中 z ，即 $z[j++] = c$

每种变换操作每次执行都有一定的代价 $c_{copy}, c_{replace}, c_{delete}, c_{insert}$ ，而 x 到 y 的编辑距离是将 x 转换为 y 的最小的变换代价之和。设计动态规划算法，输入为文本串 x ，目标串 y 和每种操作的代价 $cost$ ，求 $x[1, \dots, m]$ 到 $y[1, \dots, n]$ 的编辑距离并打印最优操作序列。

answer4: 类似求最长公共子序列，我们用二维数组来保存求解过程。二维数组第一行/列代表空串，之后分别代表 x 和 y 。将二维数组 $a[x.length + 1, y.length + 1]$ 的第一行和第一列初始化为 $c_{insert} \times n$ (假设 c_{insert} 是从空串到 $x y$ 编辑距离最小的方式)。四种变换操作对应二维数组上的操作如下：

1. 复制：从 $a[i, j]$ 到 $a[i + 1, j + 1]$;
2. 替换：从 $a[i, j]$ 到 $a[i + 1, j + 1]$;
3. 删除：从 $a[i, j]$ 到 $a[i + 1, j]$;
4. 插入：从 $a[i, j]$ 到 $a[i, j + 1]$;

最终 $a[x.length + 1, y.length + 1]$ 即为完成从 x 到 y 的操作；

Algorithm 4 algorithm4

```
1: function ALGORITHM4( $X, Y$ )
2:   let  $n = X.length, m = Y.length$ 
3:   let  $a[1 \dots n + 1, 1 \dots y + 1], b[1 \dots n + 1, 1 \dots y + 1]$  be new tables
4:   for  $i = 1 \dots n + 1$  do
5:      $a[i, 1] = c_{insert} \times i$ 
6:   for  $j = 1 \dots m + 1$  do
7:      $a[1, j] = c_{insert} \times j$ 
8:   for  $i = 2 \dots n + 1$  do
9:     for  $j = 2 \dots m + 1$  do
10:      if  $X[i] == Y[j]$  then
11:         $d_1 = a[i - 1, j - 1] + c_{copy} //$  copy
12:      if  $X[i] \neq Y[j]$  then
13:         $d_1 = a[i - 1, j - 1] + c_{replace} //$  replace
14:         $d_2 = a[i - 1, j] + c_{delete} //$  delete
15:         $d_3 = a[i, j - 1] + c_{insert} //$  insert
16:         $a[i, j] = \min\{d_1, d_2, d_3\}$ 
17:        depending on the choice of  $a[i, j]$ , let  $b[i, j]$  to be  $\{\swarrow, \nearrow, \downarrow, \rightarrow\}$ 
18:   output  $a[n + 1, m + 1]$  and a sequence from  $b[n + 1, j + 1]$  with a stack
```
