

## Homework 2

注意事项:

1. 书面作业需提交手写版, 可以用 iPad 等设备书写
2. 请在作业首页注明姓名、学号
3. 作答时只需要写清题号, 不需要抄写题目
4. 作业通过教学网提交, 2025 年 3 月 23 日 23: 59 截止

一、判断题 (如果判断为错误, 需要写出理由)

1. 字符串是特殊的线性表, 特殊性体现在其内容限制为字符。✓
2. 字符串匹配的朴素算法时间复杂度为  $O(m*n)$ , KMP 算法的时间复杂度为  $O(m+n)$ , 其中  $m, n$  分别为模式串、目标串长度。✓
3. 栈是抽象数据类型, 是操作受限的线性表, 可以用顺序存储或链式存储的方式实现。✓
4. 若让元素 1, 2, 3 依次进栈, 并允许在栈非空的任意时刻进行出栈操作, 则在 3 个元素可能形成的 6 种全排列中, 仅有一种序列不可能成为合法的出栈序列, 即 3, 1, 2。✓
5. 递归算法必须包含终止部分和递归部分。✓

二、简答题

1. 考虑字符串模式匹配问题,  $T = \text{'abaabaabaabcc'}$ ,  $P = \text{'abaabc'}$ 。给出模式串  $P$  的改进前的和改进后的 next 数组, 并分别给出, 使用改进前的 KMP 算法、改进后的 KMP 算法、以及朴素模式匹配算法, 各需要进行多少趟的匹配。

改进前:  $\text{next} = [-1, 0, 0, 1, 1, 2]$

改进后:  $\text{improved\_next} = [-1, 0, -1, 1, 0, 2]$

改进前 KMP: 3 趟

改进后 KMP: 3 趟

朴素模式: 7 趟

2. (动态规划) 字符串的编辑距离 (又称 Levenshtein 距离) 定义如下: 若  $S, T$  是两个字符串, 对  $S$  进行如下三种操作: 修改一个字符、在任意位置增加一个字符、删除任意一个字符, 以使  $S$  转换为  $T$ ; 则称所需要操作的最少数量为  $S$  与  $T$  之间的编辑距离。

(1) 计算如下两字符串的编辑距离:  $a = \text{'kitten'}$ ,  $b = \text{'sitting'}$ 。

(2) 尝试使用动态规划方法计算字符串的编辑距离。在这一问题中, 涉及的子问题为计算  $S[i:]$  与  $T[j:]$  的编辑距离, 记为  $L(i, j)$ ,  $0 \leq i \leq m+1$ ,  $0 \leq j \leq n+1$ 。分析原问题直接依赖于哪些子问题, 并给出状态转移方程。(提示: 考虑  $S$  串中最终与  $T[-1]$  匹配的字符的几种情况)

(3) 设计一个动态规划 (Dynamic Programming) 算法, 在  $O(m*n)$  的时间内计算  $S, T$  的编辑距离, 其中  $m, n$  分别为  $S, T$  的长度。

(1) kitten 编辑距离为 3  
sitting

(2) 初始条件: ①若  $S$  为空, 则向  $S$  中添加字符直至  $S = T$   
②若  $T$  为空, 则删除  $S$  中字符直至  $S$  为空

状态转移方程:

① 如果  $S[i-1] = T[j-1]$ , 无需额外操作,  $L(i, j) = L(i-1, j-1)$

② 如果  $S[i-1] \neq T[j-1]$ , 有三种可选操作。

1) 改变  $S$  字符. 则  $L(i, j) = L(i-1, j) + 1$

2) 向  $S$  中添加字符  $L(i, j) = L(i, j-1) + 1$

3) 删除  $S$  中字符.  $L(i, j) = L(i-1, j) + 1$

实际操作中取 3 种方案中最小即可

13) 代码如下:

```
> 物院 > 大一春季学期 > 数据结构与算法 > 每日选做 > 字符串编辑距离.py > ...
1 S, T = input().split()
2 n, m = len(S), len(T)
3 dp = [[0] * (m + 1) for i in range(n + 1)]
4 for i in range(n + 1):
5     dp[i][0] = i
6 for j in range(m + 1):
7     dp[0][j] = j
8 for i in range(1, n + 1):
9     for j in range(1, m + 1):
10        if S[i - 1] == T[j - 1]:
11            dp[i][j] = dp[i - 1][j - 1]
12        else:
13            dp[i][j] = min(dp[i - 1][j - 1], dp[i - 1][j], dp[i][j - 1]) + 1
14 print(dp[n][m])
```

3. (动态规划) 假设你在一栋  $M$  层高的楼中工作并拥有  $N$  个完全相同的鸡蛋。我们可以把鸡蛋的硬度定义如下: 如果鸡蛋从  $L$  楼被扔下后能保持完好, 而从  $L+1$  楼被扔下时未能保持完好, 则其硬度就是  $L$ 。如果鸡蛋足够硬, 以至于从第  $M$  楼扔下也无法摔碎它, 我们也把它的硬度定义为  $M$ 。

你希望确定这批鸡蛋的硬度, 具体方式就是不断在不同楼层向楼下扔鸡蛋。当然, 如果测试发生在过高的楼层, 鸡蛋就会破碎, 可用的鸡蛋也会因此减少。你需要设计一个测试方案, 使得对于任意硬度的鸡蛋, 该方案都能保证只损失不超过  $N$  个鸡蛋, 就能确定鸡蛋的硬度。在满足这一条件的前提下, 方案在最坏情况下需要的测试次数应该尽可能少。

(1) 假设  $N=2$ , 并且你选择在  $k$  楼进行第一次测试 ( $1 \leq k \leq H$ ), 结果发现鸡蛋破碎了。指出此后唯一可行的测试方法, 并指出最坏情况下总共需要进行多少次测试。

(2) 记原问题中, 在最坏情况下需要的最少测试次数为  $S(M, N)$ 。即, 存在一个测试方案, 对于任意硬度的鸡蛋, 都保证能够在  $S(M, N)$  次尝试内确认鸡蛋的硬度。给出  $S(M, 1)$  的值。

(3) 考虑使用动态规划方法来求解  $S(M, N)$ 。假定第一次测试发生在  $k$  楼, 根据鸡蛋是否会破碎, 问题将演变为两个子问题。即, 如果鸡蛋破碎了, 则接下来只需要在  $1 \sim k-1$  楼中使用  $N-1$  个鸡蛋测试硬度, 对应子问题  $S(k-1, N-1)$ ; 如果鸡蛋未破碎, 则接下来只需要在  $k+1 \sim M$  楼中使用  $N-1$  个鸡蛋测试硬度, 对应子问题  $S(M-k, N-1)$ 。指出  $S(M, N)$  直接依赖的所有子问题, 并给出状态转移方程。

(4) 依据(3)中的状态转移方程, 设计动态规划算法求解  $S(M, N)$ , 并分析算法的时间复杂度。

(5) (选做) 设计一个时间复杂度为  $O(tN)$  的动态规划算法解决上述问题, 其中  $t$  为  $S(M, N)$  的大小。

(1) 此后从 1 楼开始尝试, 直到鸡蛋在  $L+1 < k$  层摔碎, 或在  $k-1$  层未摔碎。

最坏要进行  $k-1$  次测试

(2)  $S(M, 1) = M$

(3) 边界: ①  $N=1$ ,  $S(M, 1) = 0$       三个子问题  
           ②  $N=0$ ,  $S(M, N) = \infty$   
           ③  $M=0$ ,  $S(M, N) = 0$

状态转移方程

若第一次在  $k$  层开始测试, 两种情况:

① 鸡蛋碎了, 在  $1 \sim k-1$  层对  $N-1$  个鸡蛋测试,

$$S(M, N) = S(k-1, N-1) + 1$$

② 鸡蛋没碎, 在  $k+1 \sim M$  层对  $N$  个鸡蛋测试

$$S(M, N) = S(M-k, N) + 1$$

最坏情况,  $S(M, N) = \max \{S(k-1, N-1), S(M-k, N)\} + 1$

对  $k$  取从 1,  $M$ , 我们期望取其中最小的方案, 即

$$S(M, N) = \min_{1 \leq k \leq M} \left\{ \max \{ S(k-1, N-1), S(M-k, N) \} \right\} + 1$$

14) 代码 1: 动态规划

```
M, N = map(int, input().split())
dp = [[float('inf')] * (N + 1) for i in range(M + 1)]
for i in range(1, M + 1):
    dp[i][0] = float('inf')
    dp[i][1] = i
for j in range(1, N + 1):
    dp[0][j] = 0
for i in range(1, M + 1):
    for j in range(2, N + 1):
        for k in range(1, i + 1):
            dp[i][j] = min(dp[i][j], max(dp[k - 1][j - 1], dp[i - k][j]) + 1)
print(dp[M][N])
```

时间复杂度  $O(NM^2)$

代码 2: 记忆化搜索

```
from functools import lru_cache
@lru_cache(maxsize=None)
def S(M, N):
    if N == 1:
        return M
    if M == 0:
        return 0
    if N == 0:
        return float('inf')
    else:
        s = float('inf')
        for i in range(1, M + 1):
            s1 = max(S(i - 1, N - 1), S(M - i, N)) + 1
            s = min(s, s1)
        return s
M, N = map(int, input().split())
print(S(M, N))
```

(5) 考虑反着来, 即有  $n$  个鸡蛋,  $t$  次测试, 最大可测楼层范围.

初始化二维数组  $dp$ ,  $dp[t][n]$  表示  $t$  次测试,  $n$  个鸡蛋所能测得最高楼层.

$$\text{初始条件: } \begin{cases} dp[0][n] = 0 \\ dp[t][1] = t \end{cases}$$

$$\text{状态转移方程 } dp[t][n] = dp[t-1][n-1] + dp[t-1][n] + 1$$

$t$  从 0 开始逐步搜索, 直到  $dp[t][n] \geq M$  终止.

```
def min_egg_drops(M, N):
    dp = [[0] * (N + 1) for _ in range(M + 1)]
    for t in range(1, M + 1):
        dp[t][1] = t
        dp[0][N] = 0
    t = 0
    while dp[t][N] < M:
        t += 1
        for n in range(2, N + 1):
            dp[t][n] = dp[t-1][n-1] + dp[t-1][n] + 1

    return t

M, N = map(int, input().split())
print(min_egg_drops(M, N))
```