

# week9

## 动态规划、状态转移方程串讲

动态规划的题目，递推的方法最为简化。

初学者先从分治、记忆化搜索开始切入动态规划的题目，再转为递推的问题。

动态规划 和 递归或者分治 没有根本上的区别（关键看有无最优的子结构）

共性：找到重复子问题

差异性：最优子结构、中途可以淘汰次优解

### DP顺推模板

```
1 function DP():
2     dp = [] [] #二维的情况
3     for i = 1 ... M {
4         for j = 1 ... N {
5             dp[i][j] = _Funciton(dp[i',j']...)
6         }
7     }
8     return dp[M][N];
```

**重点难点**(多练习，以下是动态规划的内功):

1.dp = [] []

DP状态的定义需要经验，把现实的问题定义成数组，里面保存状态，数组一维二维三维都可能

2.dp[i][j] = \_Funciton(dp[i',j']...)

状态转移方程，很多时候要求最值，累加累减；或者在状态转移方程中有小循环，从之前的k个状态中找出最值。

复杂度来源

状态拥有更多维度(二维三维或者更多，甚至需要压缩)一维解决不了马上想到二维

状态方程更加复杂

### 爬楼梯

## 爬楼梯

递归公式:

$$f(n) = f(n-1) + f(n-2), \quad f(1) = 1, f(0) = 0$$

```
def f(n):  
    if n <= 1: return 1  
    return f(n-1) + f(n-2)
```

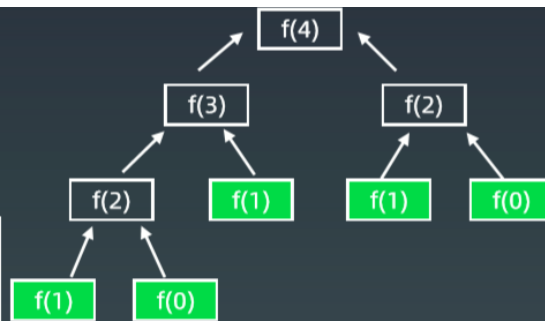
$O(2^n)$

```
def f(n):  
    if n <= 1: return 1  
    if n not in mem:  
        mem[n] = f(n-1) + f(n-2)  
    return mem[n]
```

$O(n)$

```
def f(n):  
    dp = [1] * (n+1)  
    for i in range(2, n+1):  
        dp[i] = dp[i-1] + dp[i-2]  
    return dp[n]
```

$O(n)$



```
def f(n):  
    x, y = 1, 1  
    for i in range(1, n):  
        y, x = x + y, y  
    return y
```

$O(n), O(1)$

拔高题目:

1. 可以走数组当中的步伐,  $x_1, x_2, \dots, x_m$  步

```
1 for (int i = 2; i < n; ++i)  
2     for (int j = 0; j < m; ++j)  
3         a[i] += a[i - x[j]];
```

2. 前后不能走相同的步伐

一维不够, 需要再加一维

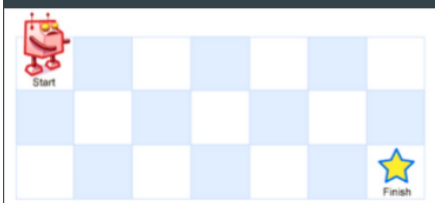
$a[i][k]$  ——  $i$  表示上到第几节台阶,  $k$  表示当前这一步走的是几步

## 不同路径

### 不同路径

递归公式:

$$f(x, y) = f(x-1, y) + f(x, y-1)$$



```
def f(x, y):  
    if x <= 0 or y <= 0: return 0  
    if x == 1 and y == 1: return 1  
    return f(x-1, y) + f(x, y-1)
```

```
def f(x, y):  
    if x <= 0 or y <= 0: return 0  
    if x == 1 and y == 1: return 1  
    if (x, y) not in mem:  
        mem[(x, y)] = f(x-1, y) + f(x, y-1)  
    return mem[(x, y)]
```

$O(mn), O(mn)$

```
def f(x, y):  
    dp = [[0] * (m+1) for _ in range(n+1)]  
    dp[1][1] = 1  
    for i in range(1, y+1):  
        for j in range(1, x+1):  
            dp[i][j] = dp[i-1][j] + dp[i][j-1]  
    return dp[y][x]
```

$O(mn), O(mn)$

## 打家劫舍

二维数组的DP在后面较为复杂的动态规划问题中常见, 一维数组问题太简单了, 面试中肯定会问二维数组的问题。

```
dp[i]状态的定义: max $ of robbing A[0 -> i]
dp[i] = max(dp[i - 2] + nums[i], dp[i - 1])
```

```
dp[i][0]状态定义: max $ of robbing A[0 -> i] 且没偷 nums[i]
dp[i][1]状态定义: max $ of robbing A[0 -> i] 且偷了 nums[i]

dp[i][0] = max(dp[i - 1][0], dp[i - 1][1]);
dp[i][1] = dp[i - 1][0] + nums[i];
```

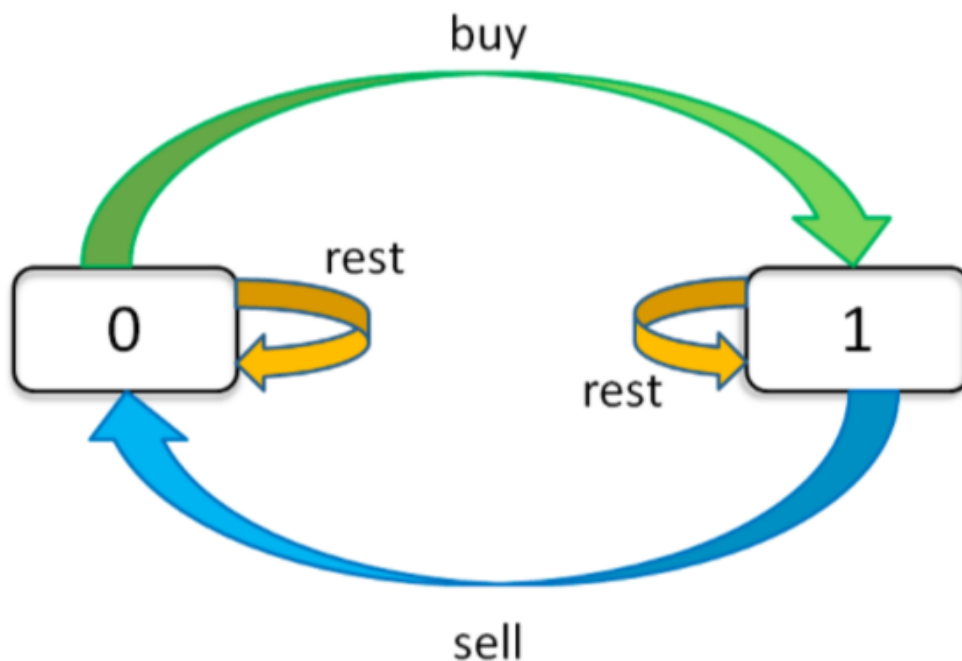
## 最小路径和

最小路径和问题，和一棵树从上面走下来最短的路径问题一样，都很经典常见。

```
dp[i][j]状态的定义: minPath(A[1 -> i][1 -> j])

dp[i][j] = min(dp[i - 1][j], dp[i][j - 1]) + A[i][j]
```

## 买卖股票的最佳时机



```
1 for 状态1 in 状态1的所有取值:
2   for 状态2 in 状态2的所有取值:
3     for ...
4       dp[状态1][状态2][...] = 择优(选择1, 选择2...)
```

每天都有三种「选择」：买入、卖出、无操作，我们用 buy, sell, rest

问题的「状态」有三个：第一个是天数，第二个是允许交易的最大次数，第三个是当前的持有状态（rest 的状态，1 表示持有，0 表示没有持有）

## 状态转移方程

$$dp[i][k][0] = \max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])$$
$$\max(\text{选择 rest}, \text{选择 sell})$$

解释：今天我没有持有股票，有两种可能：

要么是我昨天就没有持有，然后今天选择 rest，所以我今天还是没有持有；

要么是我昨天持有股票，但是今天我 sell 了，所以我今天没有持有股票了。

$$dp[i][k][1] = \max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])$$
$$\max(\text{选择 rest}, \text{选择 buy})$$

解释：今天我持有股票，有两种可能：

要么我昨天就持有股票，然后今天选择 rest，所以我今天还持有股票；

要么我昨天本没有持有，但今天我选择 buy，所以今天我就持有股票了。

## base case

$$dp[-1][k][0] = 0$$

解释：因为 i 是从 0 开始的，所以 i = -1 意味着还没有开始，这时候的利润当然是 0。

$$dp[-1][k][1] = -\text{infinity}$$

解释：还没开始的时候，是不可能持有股票的，用负无穷表示这种不可能。

$$dp[i][0][0] = 0$$

解释：因为 k 是从 1 开始的，所以 k = 0 意味着根本不允许交易，这时候利润当然是 0。

$$dp[i][0][1] = -\text{infinity}$$

解释：不允许交易的情况下，是不可能持有股票的，用负无穷表示这种不可能。

```
1 base case:
2 dp[-1][k][0] = dp[i][0][0] = 0
3 dp[-1][k][1] = dp[i][0][1] = -infinity
4 状态转移方程:
5 dp[i][k][0] = max(dp[i-1][k][0], dp[i-1][k][1] + prices[i])
6 dp[i][k][1] = max(dp[i-1][k][1], dp[i-1][k-1][0] - prices[i])
```

## 编辑距离

1.BFS，最好是双端BFS

2.DP

$dp[i][j]$ : word1[0: i]和word2[0: j]之间的编辑距离

(经验，这一类题目都应该这样做)

case1:

w1 = ....x (长度为 i)

w2 = ...y (长度为 j)

if w1[i] == w2[j]:

$$\text{edit\_dist}(w1, w2) = \text{edit\_dist}(w1[0: i - 1], w2[0: j - 1])$$

第一维肯定是w1，第二维肯定是w2，同时肯定是从0开始的，所以可以简写为：

$\text{edit\_dist}(i, j) = \text{edit\_dist}(i - 1, j - 1)$  //分治

if  $w1[i] \neq w2[j]$ :

$\text{edit\_dist}(i, j) =$

$\text{MIN}(\text{edit\_dist}(i - 1, j - 1) + 1, // \text{把} x \text{ 替换成} y, \text{ 或者把} y \text{ 替换成} x, \text{ 编辑距离} + 1$

$\text{edit\_dist}(i - 1, j) + 1, // \text{只删掉} x$

$\text{edit\_dist}(i, j - 1) + 1) // \text{只删掉} y$

官方题解的动画

<https://leetcode-cn.com/problems/edit-distance/solution/bian-ji-ju-chi-by-leetcode-solution/>

空字符串和非空字符串的编辑距离等于非空字符串的长度

E	5			
S	4			
R	3			
O	2			
H	1			
#	0	1	2	3
	#	R	O	S

$D[0][j] = j$

E	5			
S				
R				
O	2			
H	1	1		
#	0	1	2	3
	#	R	O	S

$D[1][1] = 1 + \min(D[0][1], D[1][0], D[0][0]) = 1$   
since  $H \neq R$

此处O相同， $D[2][2]$ 直接等于 $D[1][1]$

E		$D[2][2] = 1 + \min(D[1][2], D[2][1], D[1][1] - 1) = 1$ <p>since O = O</p>		
S				
R	3			
O	2	2	1	
H	1	1	2	3
#	0	1	2	3
	#	R	O	S

自底向上

```

1 class Solution:
2     def minDistance(self, word1: str, word2: str) -> int:
3         n1 = len(word1)
4         n2 = len(word2)
5         dp = [[0] * (n2 + 1) for _ in range(0, n1 + 1)] #(n1 + 1)行
6         # 第一行
7         for j in range(1, n2 + 1):
8             dp[0][j] = dp[0][j - 1] + 1
9         # 第一列
10        for i in range(1, n1 + 1):
11            dp[i][0] = dp[i - 1][0] + 1
12        for i in range(1, n1 + 1):
13            for j in range(1, n2 + 1):
14                if word1[i - 1] == word2[j - 1]:
15                    dp[i][j] = dp[i - 1][j - 1]
16                    #注意下标, dp给空字符串留了空位, dp和word的下标差一
17                else:
18                    dp[i][j] = min(dp[i - 1][j - 1] + 1, dp[i - 1]
19                                [j] + 1, dp[i][j - 1] + 1)
20        return dp[n1][n2]

```

自顶向下

```

1 import functools
2 class Solution:
3     @functools.lru_cache(None)
4     def minDistance(self, word1: str, word2: str) -> int:
5         if not word1 or not word2:
6             return len(word1) + len(word2)

```

```

7         if word1[0] == word2[0]:
8             return self.minDistance(word1[1:], word2[1:])
9         else:
10            inserted = 1 + self.minDistance(word1, word2[1:])
11            deleted = 1 + self.minDistance(word1[1:], word2)
12            replace = 1 + self.minDistance(word1[1:], word2[1:])
13            return min(inserted, deleted, replace)

```

## Homework

最长上升子序列 官方题解

赛车

最大矩阵 官方题解

## 字符串算法

字符串及相关算法这部分很重要，面试中高频

### 字符串基础知识

python、java、Go、JS、C#中字符串是immutable的，string不可变的，加一个字母减一个字母，其实是新生成了一个string，原来的string还是原来的内容。immutable是线程安全的。c++是mutable的。

<https://lemire.me/blog/2017/07/07/are-your-strings-immutable/>

### 字符串中第一个唯一的字符

1.brute-force

i - 枚举所有字符

j - 枚举i之后所有字符 //找重复

$O(n^2)$

2.map(HashMap 或 TreeMap)

HashMap:  $O(1)$ 的时间查询是否有重复

TreeMap:  $O(\log N)$ 的时间查询是否有重复

$O(N)$  or  $O(N \log N)$

3.用字母对应的下标来统计，ASCII码255位——hash table

```

1 class Solution {
2     public int firstUniqChar(String s) {
3         HashMap <Character, Integer> hm = new HashMap();
4         //map用来存某个字符出现的频次
5         //预处理，把s中的所有字符都统计出来

```

```
6         for (int i = 0; i < s.length(); i++) {
7             hm.put(s.charAt(i), hm.getOrDefault(s.charAt(i), 0) + 1);
8         }
9         for (int i = 0; i < s.length(); i++) {
10             if (hm.get(s.charAt(i)) == 1) {
11                 return i;
12             }
13         }
14         return -1;
15     }
16 }
```

## 字符串转换整数(atoi)

一定一定写的时候要思考清楚每一步在做什么，如果真正出到面试的时候，会发现基本功和练习写小程序的能力非常重要。

1. 去掉前导空格
2. 再是处理正负号
3. 识别数字，注意越界情况。