

程序设计实习(II): 算法设计

# 第二十讲 动态规划



# 上一节课回顾

## ■ 影响搜索效率的因素

- 搜索对象(枚举什么)

- 搜索顺序(先枚举什么, 后枚举什么)

  - BFS: 广度优先

  - DFS: 深度优先

  - A\*: 估价函数最小优先

- 剪枝(及早判断出不符合要求的情况)



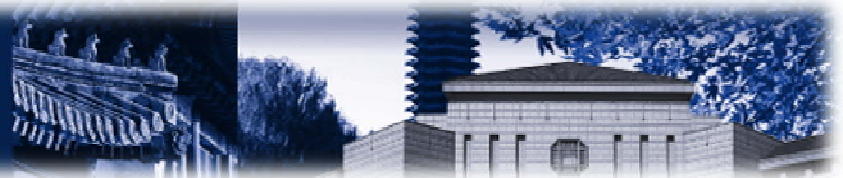
# 问题提出：为什么要用动态规划

- BFS和DFS：树形递归存在冗余计算

- 例1：POJ 2753 Fibonacci数列

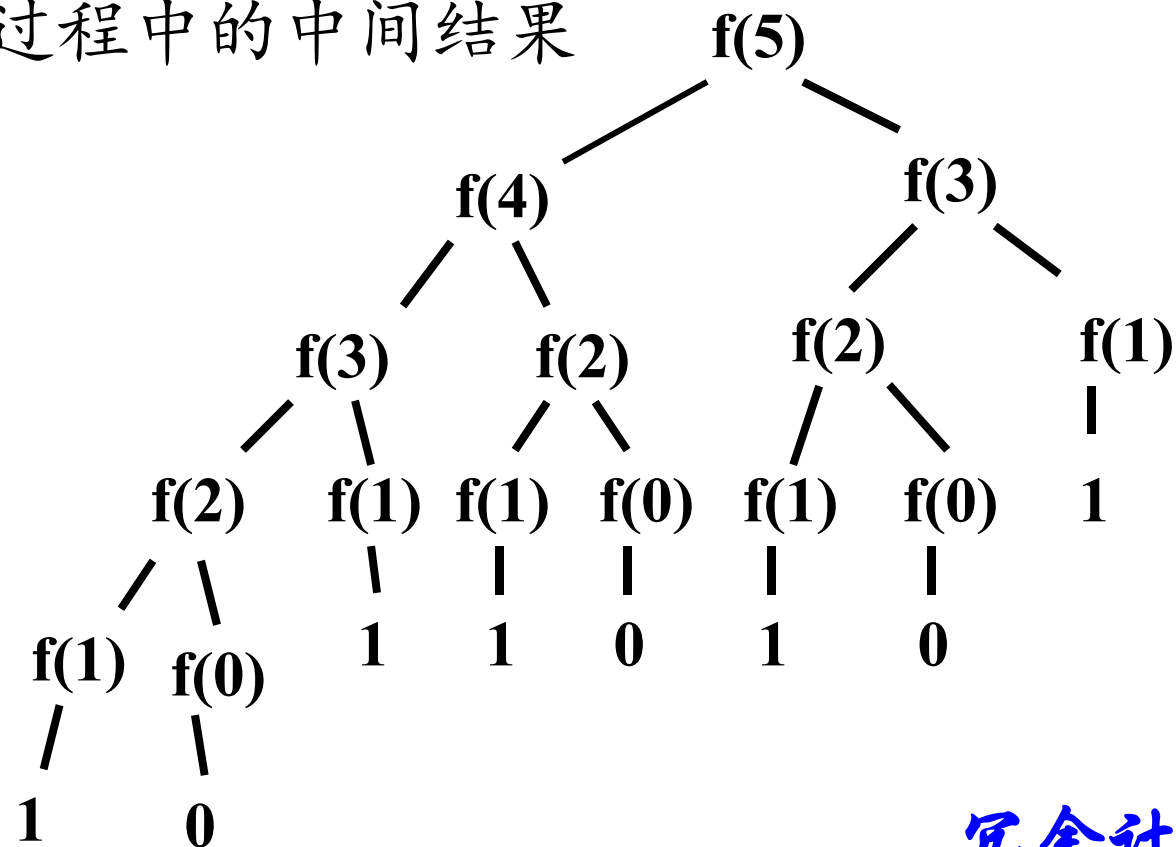
求 Fibonacci数列的第n项

```
int f(int n){  
    if(n==0 || n==1) return n;  
    return f(n-1)+f(n-2);  
}
```

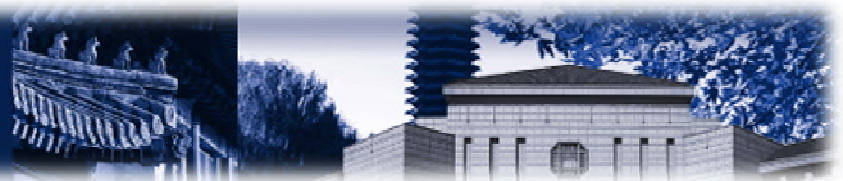


# 树形递归存在冗余计算

为了除去冗余，需要从已知条件开始计算，并记录计算过程中的中间结果



冗余计算!



# 树形递归存在冗余计算

去除冗余:

```
int f[n+1];  
f[1]=f[2]=1;  
int i;  
for(i=3;i<=n;i++)  
    f[i] = f[i-1]+f[i-2];  
cout << f[n] << endl;
```

用空间换时间 → 动态规划



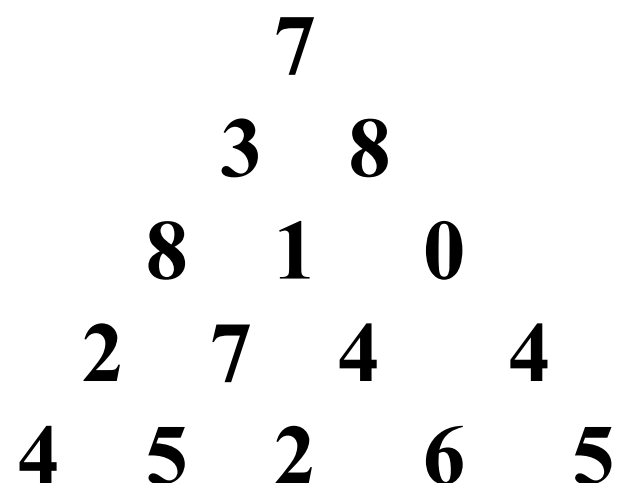
# 什么是动态规划？

- 动态规划是求解包含**重叠子问题**的最优化方法
  - 基本思想: 将原问题分解为**相似的子问题**
  - 在求解的过程中通过**保存子问题的解**求出原问题的解  
(注意:不是简单**分而治之**)
  - 只能应用于有**最优子结构**的问题 (即**局部最优解能决定全局最优解**, 或问题能分解成子问题来求解)
- 动态规划=**记忆化搜索**



# 动态规划是如何工作的

## ■ 例2 POJ 1163 数字三角形



- 在上面的数字三角形中寻找一条从顶部到底边的路径，使得路径上所经过的数字之和最大
- 路径上的每一步都只能往左下或右下走。只需要求出这个最大和即可，不必给出具体路径
  - 三角形的行数大于1小于等于100
  - 数字为 0 - 99



# POJ 1163 数字三角形问题

输入格式:

5 //三角形行数,下面是三角形

7

3 8

8 1 0

2 7 4 4

4 5 2 6 5

要求输出最大和





# 解题思路

## ■ 算法一:递归

□ 设 $f(i, j)$  为三角形上从点 $(i, j)$ 出发向下走的最长路径, 则

$$f(i, j) = \max(f(i+1, j), f(i+1, j+1)) + D(i, j)$$

□ 要输出的就是 $f(0,0)$ 即从最上面一点出发的最长路径



## 解题思路

- $D(r, j)$  表示第  $r$  行第  $j$  个数字,
- $\text{MaxSum}(r, j)$  代表从第  $r$  行的第  $j$  个数字到底边的各条路径中, 数字之和最大的那条路径的数字之和  
则本题是要求  $\text{MaxSum}(0, 0)$   
(假设行编号和一行内数字编号都从 0 开始)
- 从某个  $D(r, j)$  出发, 显然下一步只能走  $D(r+1, j)$  或者  $D(r+1, j+1)$ , 所以对于  $N$  行的三角形:

if (  $r == N-1$  ) //最底层

$\text{MaxSum}(r, j) = D(N-1, j)$

else

$\text{MaxSum}(r, j) = D(r, j) + \text{Max}(\text{MaxSum}(r+1, j), \text{MaxSum}(r+1, j+1));$



# 数字三角形的递归程序

```
#include <iostream> using namespace std;
```

```
#define MAX 101
```

```
int n, triangle[MAX][MAX];
```

```
int longestPath(int i, int j);
```

```
void main(){
```

```
    int i, j;
```

```
    cin >> n;
```

```
    for(i=0; i<n; i++)
```

```
        for(j=0; j<=i; j++)
```

```
            cin >> triangle[i][j];
```

```
    cout << longestPath(0,0) << endl;
```

```
}
```

```
int longestPath(int i, int j){
```

```
    if(i==n) return 0;
```

```
    int x = longestPath(i+1, j);
```

```
    int y = longestPath(i+1, j+1);
```

```
    if(x<y) x=y;
```

```
    return x+triangle[i][j];
```

```
}
```

超时！！



# 为什么超时?

■ 回答: 重复计算

```
      7
     3 8
    8 1 0
   2 7 4 4
  4 5 2 6 5
```

如果采用递归的方法, **深度遍历每条路径**, 存在大量重复计算, 则时间复杂度为 $2^n$ , 对于  $n = 100$ , 肯定超时



# 解题思路

- 一种可能的改进思想: 从下往上计算, 对于每一点, 只需要保留从下面来的路径中最大的路径的和即可
  - 因为它上面的点只关心到达它的最大路径和, 不关心它从那条路径上来的
- 问题: 有几种解法?
  - 从使用不同的存储开销角度分析



# 解法1

- 如果每算出一个MaxSum(r,j)就保存起来，则可以用 $O(n^2)$ 时间完成计算

因为三角形的数字总数是  $n(n+1)/2$

- 此时需要的存储空间是：

- `int D[100][100];` //用于存储三角形中的数字

- `int MaxSum[100][100];` //用于存储每个MaxSum(r,j)

7					30	<b>MaxSum</b>				
3	8				23	21				
8	1	0			20	13	10			
2	7	4	4		7	12	10	10		
4	5	2	6	5	4	5	2	6	5	



```

#define MAX_NUM 100
int D[MAX_NUM + 10][MAX_NUM + 10];
int N;
int MaxSum[MAX_NUM + 10][MAX_NUM + 10];
int main() {
    int i, j;
    scanf("%d", & N);
    for( i = 1; i <= N; i ++ )
        for( j = 1; j <= i; j ++ )
            scanf("%d", &D[i][j]);
    for( j = 1; j <= N; j ++ )
        MaxSum[N][j] = D[N][j];
    for( i = N; i > 1; i -- )
        for( j = 1; j < i ; j ++ ) {
            if( MaxSum[i][j] > MaxSum[i][j+1] )
                MaxSum[i-1][j] = MaxSum[i][j] + D[i-1][j];
            else
                MaxSum[i-1][j] = MaxSum[i][j+1] + D[i-1][j];
        }
    printf("%d", MaxSum[1][1]);
    return 0;
}

```

## 解法2

- 没必要用二维Sum数组存储每一个MaxSum(r,j), 只要从底层一行行向上递推  
那么只要一维数组Sum[100]即可, 即只要**存储一行的**MaxSum值就可以
- 比解法一改进之处在于节省空间, 时间复杂度不变





```

#define MAX_NUM 100
int D[MAX_NUM + 10][MAX_NUM + 10];
int N;
int aMaxSum[MAX_NUM + 10];
int main() {
    int i, j;
    scanf("%d", & N);
    for( i = 1; i <= N; i ++ )
        for( j = 1; j <= i; j ++ )
            scanf("%d", &D[i][j]);
    for( j = 1; j <= N; j ++ )
        aMaxSum[j] = D[N][j];
    for( i = N; i > 1; i -- )
        for( j = 1; j < i; j ++ ) {
            if( aMaxSum[j] > aMaxSum[j+1] )
                aMaxSum[j] = aMaxSum[j] + D[i-1][j];
            else
                aMaxSum[j] = aMaxSum[j+1] + D[i-1][j];
        }
    printf("%d", aMaxSum[1]);
    return 0;
}

```

## 解法3

- 能否不用二维数组D[100][100]存储数字呢?
  - 存储开销:  $n \times \text{sizeof}(\text{int})$
- 思路: 倒过来考虑。前面的思路是从底往上最终算出MaxSum(0,0)。如果**从顶往下**算, 最终算出每一个MaxSum(N-1,j), 然后再取最大的MaxSum(N-1,j), 不就是答案吗? 此时递推公式为:  
**if( r == 0 )**  
**MaxSum(r,j) = D[0][0];**  
**else**  
**MaxSum(r,j) = Max(MaxSum(r-1,j-1), MaxSum(r-1,j)) + D[r][j];**



## 解法3

由于两重循环形式为：

```
for( r = 0 ; r < N ; r ++)  
    for( j = 0 ; j < r+1 ; j ++ ) {  
        .....  
    }
```

r, j不断递增，所以实际上不需要D[100][100]数组，  
每次从文件里读取下一个数字即可

而每一行的每个MaxSum(r,j)仍然都需要存储起来。

这样，只需要一个Sum[100]数组

(注：只需设一个临时存储变量，在计算MaxSum(r,j)后写入数组时，暂存MaxSum(r-1,j))



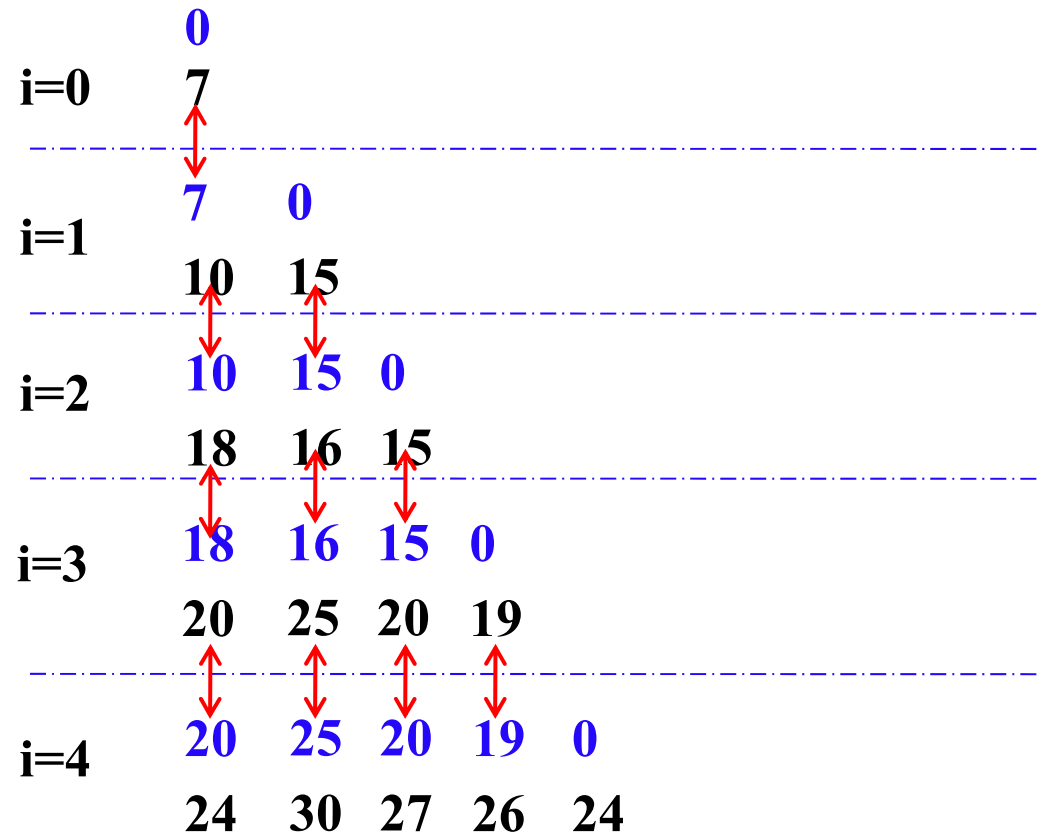
# 解法3

nTmp

Sum

							...
--	--	--	--	--	--	--	-----

7  
3 8  
8 1 0  
2 7 4 4  
4 5 2 6 5



```

#include <stdafx.h>
#define MAX_NUM 100
int N;
int Sum[MAX_NUM+1];
int main() {
    int i, j;
    int nInput = 0, nTmp = 0;
    memset( Sum, 0, sizeof(Sum));
    scanf("%d", & N);
    scanf("%d", &Sum[0]);
    for( i = 1; i < N; i ++ ) {
        nTmp = 0;
        for( j = 0; j < i+1; j ++ ) {
            scanf("%d", &nInput);
            if (Sum[j]> nTmp)
                { nTmp = Sum[j]; Sum[j] += nInput; }
            else { nInput += nTmp; nTmp = Sum[j]; Sum[j] = nInput; }
        }
    }
    nTmpSum = 0;
    for( i = 0; i < N; i ++ ) {
        if (Sum[i]> nTmpSum)
            nTmpSum = Sum[i];
    }
    printf("%d", nTmpSum); return 0;
}

```

# 递归到动规的一般转化方法

- 原来递归函数有几个参数，就定义一个几维的数组
- 数组的下标是递归函数参数的取值范围
- 数组元素的值是递归函数的返回值
- 这样就可以从边界开始，逐步填充数组，相当于计算递归函数值的逆过程



# 动规解题的一般思路

## 1. 将原问题分解为子问题

- 把原问题分解为若干个子问题，子问题经常和原问题形式相似，有时甚至完全一样，只不过规模变小了
- 子问题的解一旦求出就会被保存，所以每个子问题只需求解一次



# 动规解题的一般思路

## 2. 确定状态

- 将和子问题相关的各个变量的一组取值，称之为一个状态
- 一个状态对应于一个或多个子问题
- 所谓某个状态下的“值”，就是这个状态所对应的子问题的解
- 所有状态的集合构成问题的“状态空间”

“状态空间”的大小，与用动态规划解决问题的时间复杂度直接相关

- 在数字三角形的例子里，一共有 $N \times (N+1)/2$ 个数字，所以这个问题的状态空间里一共就有 $N \times (N+1)/2$ 个状态
- 在该问题里每个状态只需要经过一次，且在每个状态上作计算所花的时间都是和 $N$ 无关的常数





# 动规解题的一般思路

## 2. 确定状态

- 用动态规划解题，经常碰到的情况是：
- $K$ 个整型变量能构成一个状态（如数字三角形中的行号和列号这两个变量构成“状态”）
- 如果这 $K$ 个整型变量的取值范围分别是 $N_1, N_2, \dots, N_k$ ，那么，我们就可以用一个 **$K$ 维的数组**`array[N1][N2].....[Nk]`来存储各个状态的“值”
- 这个“值”未必就是一个整数或浮点数，可能是需要一个结构才能表示的，那么array就可以是一个结构数组。
- 一个“状态”下的“值”通常会是一个或多个子问题的解



# 动规解题的一般思路

## 3. 确定状态转移方程

- 定义出什么是“状态”，以及在该“状态”下的“值”后，就要找出不同的状态之间如何迁移
- 即如何从一个或多个“值”已知的“状态”，求出另一个“状态”的“值”
- 状态的迁移可以用递推公式表示，此递推公式也可被称作“状态转移方程”
- 数字三角形的状态转移方程

$$anMaxSum[r][j] = \begin{cases} D[r][j], & r = N \\ \text{Max}(anMaxSum[r+1][j], anMaxSum[r+1][j+1]) + D[r][j], & \text{otherwise} \end{cases}$$



## 例题:最长上升子序列

- 一个数的序列 $b_i$ , 当 $b_1 < b_2 < \dots < b_s$ 的时候, 我们称这个序列是上升的。对于给定的一个序列 $(a_1, a_2, \dots, a_N)$ , 我们可以得到一些上升的子序列 $(a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_K})$ , 这里 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_K \leq N$ 
  - 比如, 对于序列 $(1, 7, 3, 5, 9, 4, 8)$ , 有它的一些上升子序列, 如 $(1, 7)$ ,  $(3, 4, 8)$ 等等。这些子序列中最长的长度是4, 比如子序列 $(1, 3, 5, 8)$ 或 $(1, 3, 4, 8)$
- 你的任务, 就是对于给定的序列, 求出最长上升子序列的长度



# 例题:最长上升子序列

## ■ 输入要求

- 输入的第一行是序列的长度 $N$  ( $1 \leq N \leq 1000$ )。第二行给出序列中的 $N$ 个整数, 这些整数的取值范围都在0到10000。

## ■ 输出要求

- 最长上升子序列的长度。

## ■ 输入样例

- 7
- 1 7 3 5 9 4 8

## ■ 输出样例

- 4



# 解题思路(1):找子问题

- 经过分析，发现 求以 $a_k$  ( $k=1, 2, 3 \dots N$ ) 为终点的最长上升子序列的长度是个好的子问题
  - 这里把一个上升子序列中最右边的那个数，称为该子序列的“终点”
  - 虽然这个子问题和原问题形式上并不完全一样，但是只要这N个子问题都解决了，那么这N个子问题的解中，最大的那个就是整个问题的解



## 解题思路(2): 确定状态

- 上面所述的子问题只和一个变量相关，就是数字的位置。因此序列中数的位置 $k$ 就是“状态”
  - 状态  $k$  对应的“值”，就是以 $a_k$ 做为“终点”的最长上升子序列的长度
  - 这个问题的状态一共有 $N$ 个



## 解题思路(3): 找出状态转移方程

- 状态定义出来后，转移方程就不难想了。假定  $\text{MaxLen}(k)$  表示以  $a_k$  做为“终点”的最长上升子序列的长度，那么：
  - $\text{MaxLen}(1) = 1$
  - $\text{MaxLen}(k) = \text{Max} \{ \text{MaxLen}(i) : 1 < i < k \text{ 且 } a_i < a_k \text{ 且 } k \neq 1 \} + 1$
- 这个状态转移方程的意思就是， $\text{MaxLen}(k)$  的值，就是在  $a_k$  左边，“终点”数值小于  $a_k$ ，且长度最大的那个上升子序列的长度再加1。因为  $a_k$  左边任何“终点”小于  $a_k$  的子序列，加上  $a_k$  后就能形成一个更长的上升子序列
- 实际实现的时候，可以不必编写递归函数，因为从  $\text{MaxLen}(1)$  就能推算出  $\text{MaxLen}(2)$ ，有了  $\text{MaxLen}(1)$  和  $\text{MaxLen}(2)$  就能推算出  $\text{MaxLen}(3)$ .....



```
#include <stdio.h>
#include <memory.h>
#define MAX_N 1000
int b[MAX_N + 10];
int aMaxLen[MAX_N + 10];
main(){
    int N;
    scanf("%d", & N);
    for( int i = 1; i <= N; i ++ )
        scanf("%d", & b[i]);
    aMaxLen[1] = 1;
    for( i = 2; i <= N; i ++ ) {
        //每次求以第i个数为终点的最长上升子序列的长度
        int nTmp = 0; //记录满足条件的，第i个数左边的上升子
                     //序列的最大长度
    }
```





```
for( int j = 1; j < i; j ++ ) { //察看以第j个数为终点的最  
                                //长上升子序列
```

```
    if( b[i] > b[j] ) {  
        if( nTmp < aMaxLen[j] )  
            nTmp = aMaxLen[j];
```

```
    }
```

```
    }  
    aMaxLen[i] = nTmp + 1;
```

```
    }  
    int nMax = -1;  
    for( i = 1; i <= N; i ++ )  
        if( nMax < aMaxLen[i])  
            nMax = aMaxLen[i];  
    printf("%d\n", nMax);
```

```
}
```

aMaxLen[i]的值，就是在b[i]左边，“终点”数值小于b[i]、且长度最大的那个上升子序列的长度再加1



# 最长公共子序列 POJ1458

- 给出两个字符串，求出这样的最长的公共子序列的长度
- 最长的公共子序列：子序列中的每个字符都能在两个原串中找到，而且每个字符的先后顺序和原串中的先后顺序一致



# 最长公共子序列

## Sample Input

abcfbc abfcab

programming contest

abcd mnp

## Sample Output

4

2

0



# 算法1: 递归

- 设两个字符串分别是  
char str1[MAXL]; 长度是len1  
char str2[MAXL]; 长度是len2
- 设 $f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2})$ 为str1和str2的最大公共子串的长度, 则可以对两个字符串的最后一个字符的情况进行枚举:
  - 情况一:  $\text{str1}[\text{len1}-1] == \text{str2}[\text{len1}-1]$ , 则 $f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2}) = 1 + f(\text{str1}, \text{len1}-1, \text{str2}, \text{len2}-1)$
  - 情况二:  $\text{str1}[\text{len1}-1] != \text{str2}[\text{len1}-1]$ , 则 $f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2}) = \max(f(\text{str1}, \text{len1}-1, \text{str2}, \text{len2}), f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2}-1))$
  - 程序如下:



# 算法1:递归

```
#include <iostream> using namespace std;
#include <string.h>
#define MAX 1000
char str1[MAX], str2[MAX];
int commonstr(int,int);
void main(){
    while(cin>> str1 >> str2){
        intlen1=strlen(str1);
        intlen2=strlen(str2);
        cout<<commonstr(len1-1,len2-1);
        cout<<endl;
    }
}
```



# 算法1:递归

```
int commonstr(int len1,int len2){  
    if(len1==-1 || len2==-1) return 0;  
    if(str1[len1]==str2[len2])  
        return 1+commonstr(len1-1,len2-1);  
    else{  
        int tmp1=commonstr(len1-1,len2);  
        int tmp2=commonstr(len1,len2-1);  
        if(tmp1>tmp2)  
            return tmp1;  
        else  
            return tmp2;  
    }  
}
```

超时！



## 算法2:动态规划

- 输入两个子串  $s1, s2$ 
  - 设  $\text{MaxLen}(i, j)$  表示:  $s1$  的左边  $i$  个字符形成的子串, 与  $s2$  左边的  $j$  个字符形成的子串的最长公共子序列的长度
  - $\text{MaxLen}(i, j)$  就是本题的“状态”, 定义一数组
- 假定  $\text{len1} = \text{strlen}(s1), \text{len2} = \text{strlen}(s2)$ 
  - 那么题目就是要求  $\text{MaxLen}(\text{len1}, \text{len2})$



## 算法2:动态规划

显然:

$$\text{MaxLen}(n,0) = 0 \quad (n=0\dots\text{len1})$$

$$\text{MaxLen}(0,n) = 0 \quad (n=0\dots\text{len2})$$

递推公式:

if (  $s1[i-1] == s2[j-1]$  )

$$\text{MaxLen}(i,j) = \text{MaxLen}(i-1,j-1) + 1;$$

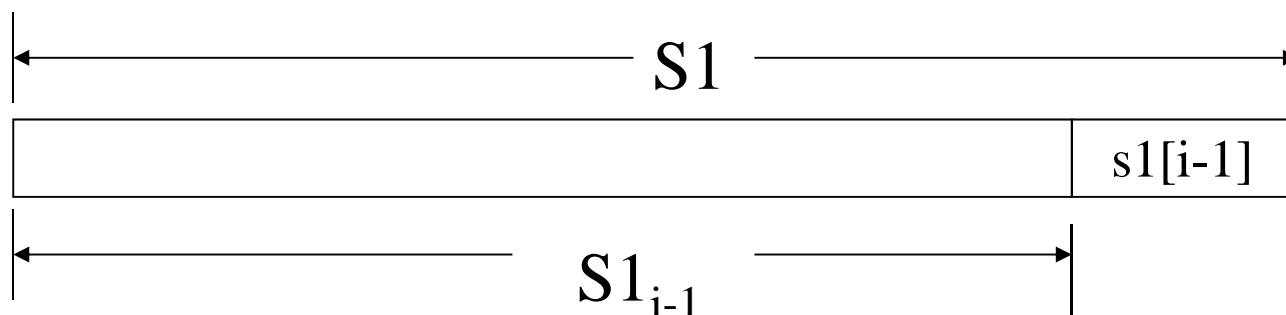
else

$$\text{MaxLen}(i,j) = \text{Max}(\text{MaxLen}(i,j-1), \text{MaxLen}(i-1,j));$$

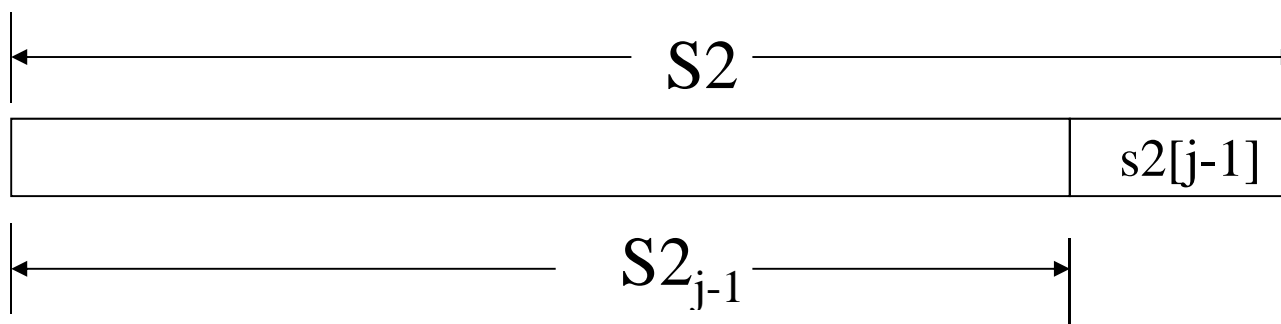




S1 长度为  $i$



S2 长度为  $j$



$\text{MaxLen}(S1, S2)$  不会比  $\text{MaxLen}(S1, S2_{j-1})$  和  $\text{MaxLen}(S1_{i-1}, S2)$  都大，也不会比两者中任何一个小



```
#include <iostream>
#include <string.h>
using namespace std;
char sz1[1000];
char sz2[1000];
int anMaxLen[1000][1000];
int main(){
    while( cin >> sz1 >> sz2 ) {
        int nLength1 = strlen( sz1);
        int nLength2 = strlen( sz2);
        int nTmp;
        int i, j;
        for( i = 0; i <= nLength1; i ++ )
            anMaxLen[i][0] = 0;
        for( j = 0; j <= nLength2; j ++ )
            anMaxLen[0][j] = 0;
```



```

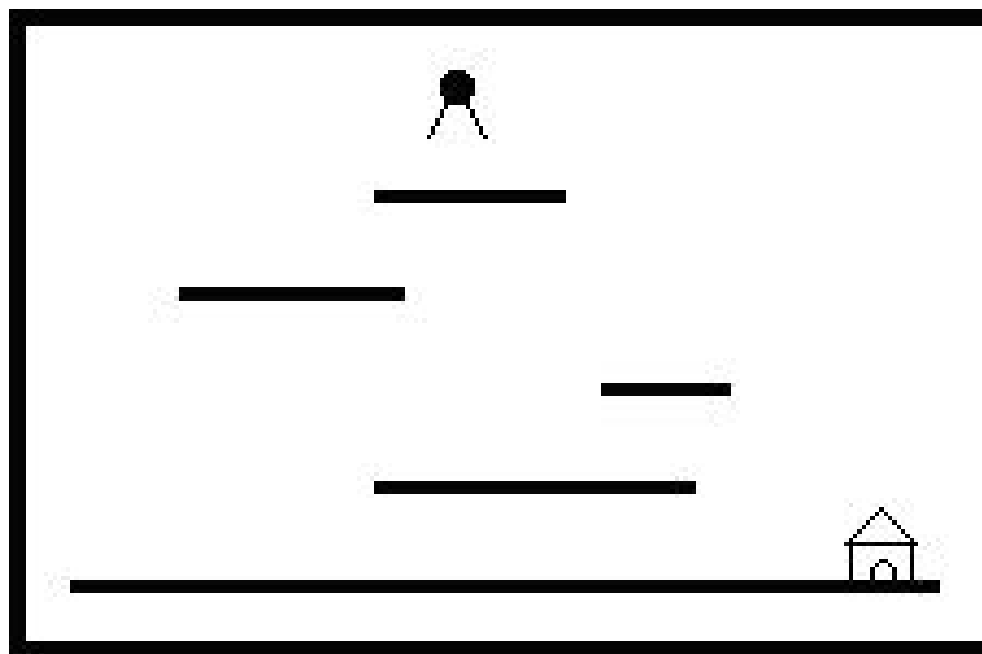
for( i = 1; i <= nLength1; i ++ ) {
    for( j = 1; j <= nLength2; j ++ ) {
        if( sz1[i-1] == sz2[j-1] )
            anMaxLen[i][j] = anMaxLen[i-1][j-1] + 1;
        else {
            int nLen1 = anMaxLen[i][j-1];
            int nLen2 = anMaxLen[i-1][j];
            if( nLen1 > nLen2 )
                anMaxLen[i][j] = nLen1;
            else
                anMaxLen[i][j] = nLen2;
        }
    }
}
cout << anMaxLen[nLength1][nLength2] << endl;
}

```



## 例题: POJ 1661 Help Jimmy

- "Help Jimmy" 是在下图所示的场景上完成的游戏:



## 例题: POJ 1661 Help Jimmy

- 场景中包括多个长度和高度各不相同的平台。地面是最低的平台，高度为零，长度无限
- 老鼠Jimmy在时刻0从高于所有平台的某处开始下落，它的下落速度始终为1米/秒。当Jimmy落到某个平台上时，游戏者选择让它向左还是向右跑，它跑动的速度也是1米/秒
- 当Jimmy跑到平台的边缘时，开始继续下落。Jimmy每次下落的高度**不能超过MAX米**，不然就会摔死，游戏也会结束
- 设计一个程序，计算Jimmy到地面时可能的最早时间



## ■ 输入数据

- 第一行是测试数据的组数 $t$  ( $0 \leq t \leq 20$ )。每组测试数据的第一行是四个整数 $N$ ,  $X$ ,  $Y$ ,  $MAX$ , 用空格分隔。 $N$ 是平台的数目 (不包括地面),  $X$ 和 $Y$ 是Jimmy开始下落的位置的横竖坐标,  $MAX$ 是一次下落的最大高度
- 接下来的 $N$ 行每行描述一个平台, 包括三个整数,  $X1[i]$ ,  $X2[i]$ 和 $H[i]$ 。  $H[i]$ 表示平台的高度,  $X1[i]$ 和 $X2[i]$ 表示平台左右端点的横坐标。  $1 \leq N \leq 1000$ ,  $-20000 \leq X, X1[i], X2[i] \leq 20000$ ,  $0 < H[i] < Y \leq 20000$  ( $i = 1..N$ )。所有坐标的单位都是米
- Jimmy的大小和平台的厚度均忽略不计。如果Jimmy恰好落在某个平台的边缘, 被视为落在平台上。所有的平台均不重叠或相连。测试数据保Jimmy一定能安全到达地面



## ■ 输出要求

- 对输入的每组测试数据，输出一个整数，Jimmy到地面时可能的最早时间

## ■ 输入样例

1

3 8 17 20

0 10 8

0 10 13

4 14 3

## ■ 输出样例

- 23



# 解题思路(1)

- Jimmy跳到一块板上后，可以有两种选择，向左走，或向右走。走到左端和走到右端所需的时间，是很容易计算
- 如果我们能知道，以左端为起点到达地面的最短时间，和以右端为起点到达地面的最短时间，那么向左走还是向右走，就很容易选择
- 因此，整个问题就被分解成两个子问题，即Jimmy所在位置下方第一块板左端为起点到地面的最短时间，和右端为起点到地面的最短时间。这两个子问题在形式上和原问题是完全一致的
- 将板子从上到下从1开始进行无重复的编号(越高的板子编号越小，高度相同的几块板子，哪块编号在前无所谓)，那么，和上面两个子问题相关的变量就**只有板子的编号**





## 解题思路(2)

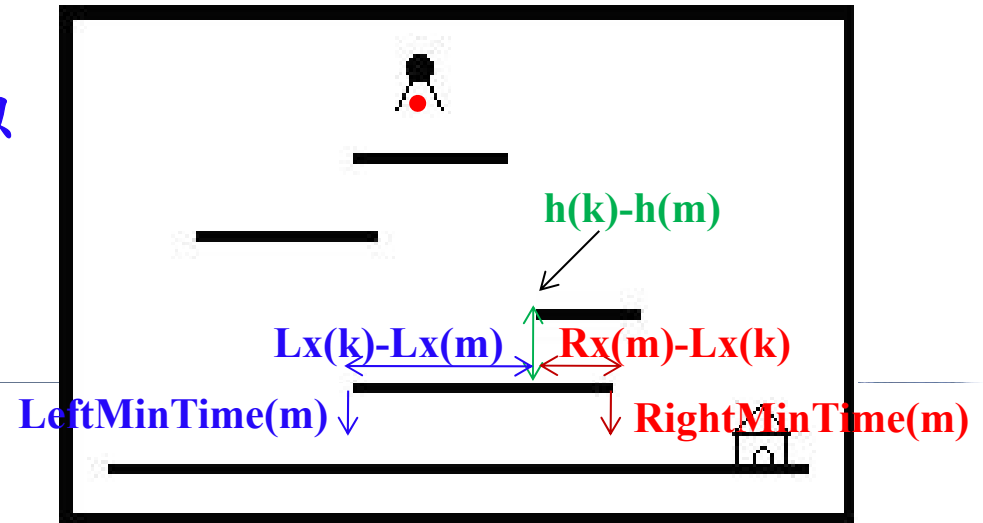
- 不妨认为Jimmy开始的位置是一个编号为0，长度为0的板子，假设 $\text{LeftMinTime}(k)$ 表示从k号板子左端到地面的最短时间， $\text{RightMinTime}(k)$ 表示从k号板子右端到地面的最短时间，那么，求板子k左端点到地面的最短时间的方法如下：
  - 令： $h(i)$ 代表i号板子的高度， $Lx(i)$ 代表i号板子左端点的横坐标， $Rx(i)$ 代表i号板子右端点的横坐标
  - 则： $h(k)-h(m)$ 当然就是从k号板子跳到m号板子所需要的时间， $Lx(k)-Lx(m)$ 就是从m号板子的落脚点走到m号板子左端点的时间， $Rx(m)-Lx(k)$ 就是从m号板子的落脚点走到右端点所需的时间



### 求LeftMinTime(k)的过程

```
if ( 板子k左端正下方没有别的板子) {  
    if( 板子k的高度  $h(k) > \text{Max}$ )  
        LeftMinTime(k) =  $\infty$ ;  
    else  
        LeftMinTime(k) =  $h(k)$ ;  
}  
else if( 板子k左端正下方的板子编号是m )  
    LeftMinTime(k) =  $h(k) - h(m) +$   
    Min( LeftMinTime(m) +  $Lx(k) - Lx(m)$ ,  
        RightMinTime(m) +  $Rx(m) - Lx(k)$  );  
}
```

### 求RightMinTime(k)的过程类似



# 实现考虑

- 不妨认为Jimmy开始的位置是一个编号为0，长度为0的板子，那么整个问题就是要求LeftMinTime(0)
- 输入数据中，板子并没有按高度排序，所以程序中一定要首先将板子排序
- LeftMinTime(k)和RightMinTime(k)可以用同一个过程来实现（用一个布尔变量来区分）
- 具体实现参考教材P231



# Help Jimmy的非递归解法

```
#include<iostream>
using namespace std;
const int inf=0x7fffffff;
struct Board{
    int high;
    int left;
    int right;
};
Board board[1005];
int cmp(const void *a,const void *b) { // 按高度从大到小排序
    return (*(Board *)b).high-(*(Board *)a).high;
}
int min(int a, int b) {return a > b? b:a;}
int main(){
    int i, j, t, N, X, Y, MAX, ans;
    int f[1005][2];
    bool LEFT, RIGHT;
    cin>>t;
```



```

while(t--){
    cin>>N>>X>>Y>>MAX;
    ans=inf;
    board[0].left=board[0].right=X;
    board[0].high=Y;
    f[0][0]=f[0][1]=0;
    for(i=1;i<=N;i++){
        cin>>board[i].left>>board[i].right>>board[i].high;
        f[i][0]=f[i][1]=inf;
    }
    qsort(board,N+1,sizeof(board[0]), cmp);
    for(i=0;i<=N;i++){
        if(f[i][0]==f[i][1]&&f[i][0]==inf)
            continue;
        LEFT=RIGHT=0;
        for(j=i+1;j<=N&&board[i].high-board[j].high<=MAX
            &&!(LEFT&&RIGHT);j++){ //在可以掉下的范围内进行
            if(board[i].left>=board[j].left&&board[i].left<=board[j].right&&!LEFT) {
                //如果左边可以掉下
                f[j][0]=min(f[j][0],f[i][0]+board[i].left-board[j].left);
                f[j][1]=min(f[j][1],f[i][0]+board[j].right-board[i].left);
                LEFT=1;
            }
        }
    }
}

```

```

    if(board[i].right>=board[j].left&&board[i].right<=board[j].right&&!RIGHT){
        //如果右边可以掉下
        f[j][0]=min(f[j][0], f[i][1]+board[i].right-board[j].left);
        f[j][1]=min(f[j][1], f[i][1]+board[j].right-board[i].right);
        RIGHT=1;
    }
}
if(board[i].high<=MAX&&!LEFT)
    ans=min(ans, f[i][0]); //如果可以直接从左边掉在地上
if(board[i].high<=MAX&&!RIGHT)
    ans=min(ans, f[i][1]); //如果可以直接从右边掉在地上
}
cout<<ans+Y<<endl;
}
return 0;
}
//类似于数字三角形问题，可能还会有其他解法

```



## 总结：动规的要诀

- 用动态规划解题，关键是要找出“状态”，和在“状态”间进行转移的办法（即状态转移方程）
- 我们一般在动规的时候所用到的一些数组，也就是用来存储每个状态的最优值的



# 小 结

枚举 -----> 搜索 -----> 动态规划  
(系统化)      (记忆化)





# 搜索的实现

## ■ 方式1:递归-剪枝

- 整个搜索过程中，最终状态始终不变
- 不要考虑明显不能到达最终状态的路径

## ■ 方式2:动态规划

### □ 目的

- 在搜索过程中，把计算的结果保留下来
- 后面的搜索过程中，努力使用前面搜索过程的计算机结果，避免重复的计算

### □ 方法

- 把最终目标分解成一些相对简单的目标
- 先实现这些相对简单的目标，在此基础上实现最终的目标

## ■ 具体使用哪种方式？依情况而定

- 没有什么重复的计算可以使用：递归，为保持简洁
- 重复的计算占的比重很大：动态规划，为提高效率

