

2019年春

程序设计实习(II): 算法设计

第十七讲 动态规划 1

刘家瑛

liujiaying@pku.edu.cn



课前多吼歪

- 由期中考试引发的各种血案
 - Case1
 - Case2
 - Case3
 - ...
- 引发的思考
- 如何在期末考试中越战越勇



主要内容

- 为什么？什么是动态规划
- 例题：数字三角形(POJ1163)
- 递归 → 动规的一般转化方法
- 动规解题的一般思路
- 例题：最长上升子序列
- 例题：最长公共子序列 (POJ1458)



问题提出：为什么要用动态规划

- 树形递归存在冗余计算
- 例 1: (POJ 2753) Fibonacci 数列

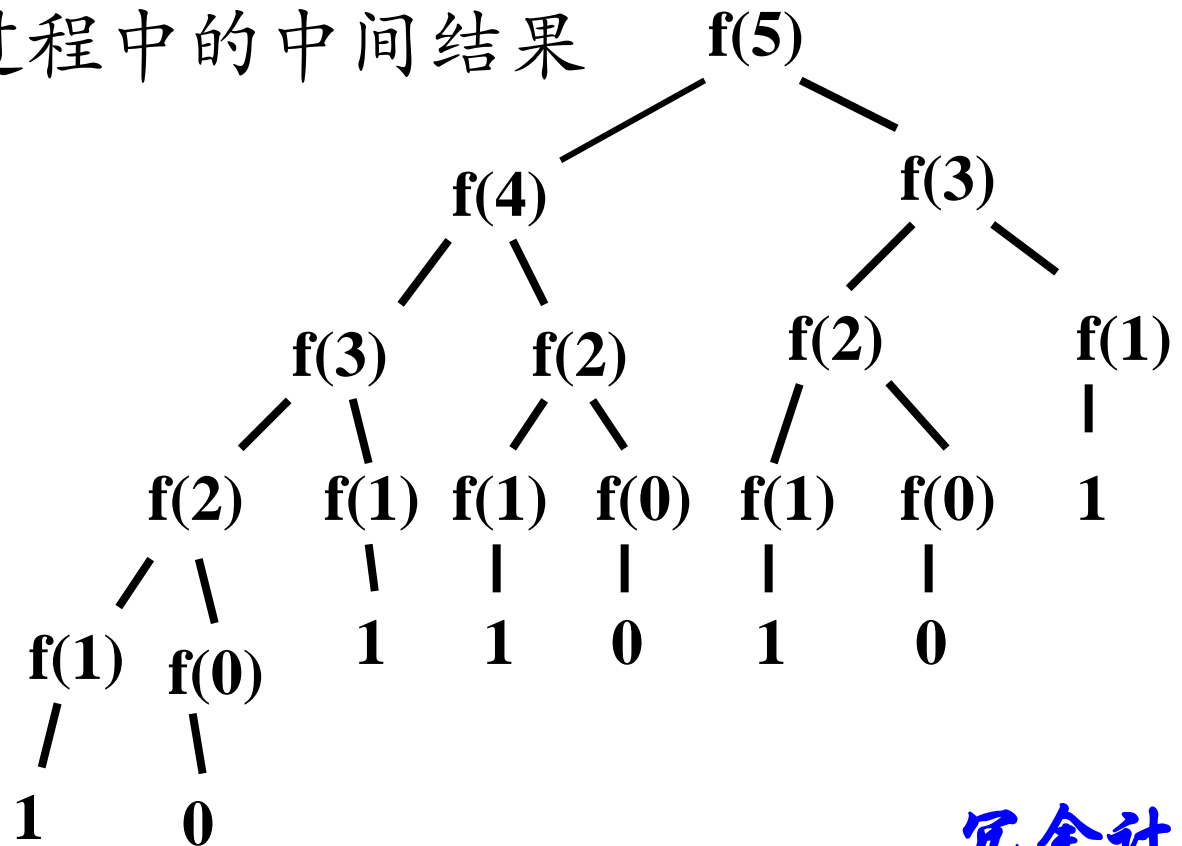
求 Fibonacci 数列的第 n 项

```
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



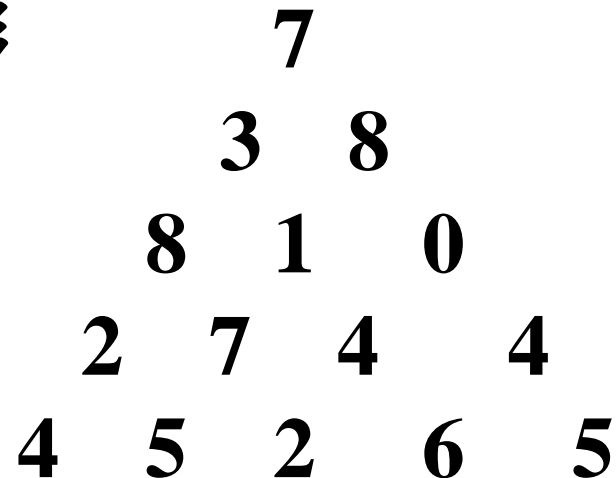
什么是动态规划？

- 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 $f(1,1)$ 即从最上面一点出发的最长路径



解题思路

- $D(r, j)$ -- 第 r 行第 j 个数字
- $MaxSum(r, j)$ -- 从第 r 行第 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
 - * 本题要求 $MaxSum(1,1)$ (r, j 从1开始算)
- 从某个 $D(r, j)$ 出发, 下一步只能走 $D(r+1, j)$ / $D(r+1, j+1)$, 所以对于 N 行的三角形:

```
if ( r == N ) //最底层
    MaxSum(r, j) = D(N, j)
else
    MaxSum(r, j) = D(r, j) + Max(MaxSum(r+1, j), MaxSum(r+1, j+1));
```



数字三角形的递归程序

```
#include <iostream>
#include <algorithm>
#define MAX 101
using namespace std;

int D[MAX][MAX];
int n;
int MaxSum(int i, int j){
    if(i==n)
        return D[i][j];
    int x = MaxSum(i+1, j);
    int y = MaxSum(i+1, j+1);
    return max(x, y)+D[i][j];
}
```

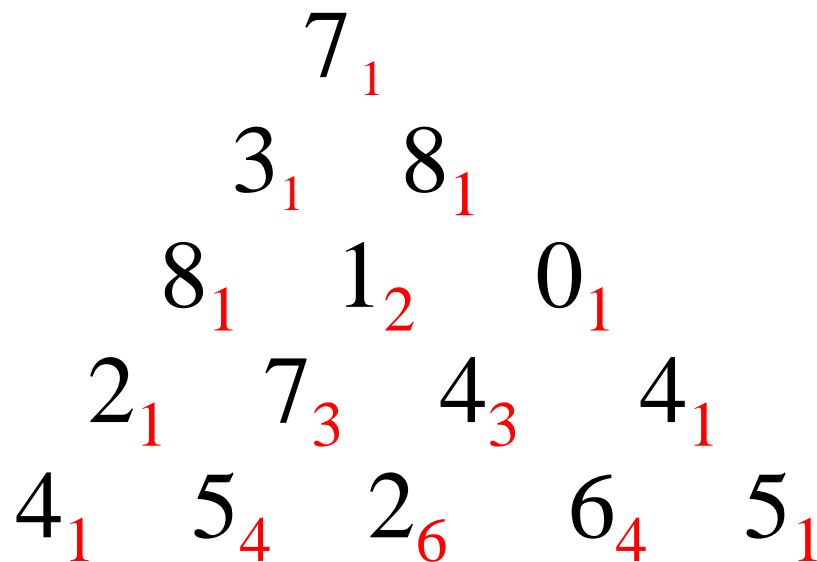
```
int main(){
    int i, j;
    cin >> n;
    for(i=1; i<=n; i++)
        for(j=1; j<=i; j++)
            cin >> D[i][j];
    cout << MaxSum(1, 1) << endl;
}
```

超时!!!



为什么超时?

■ 回答: 重复计算



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



改进

- 如果每算出一个 $\text{MaxSum}(r, j)$ 就保存起来, 下次用到其值的时候直接取用

→ 则可免去重复计算

- 那么可以用 $O(n^2)$ 时间完成计算

因为三角形的数字总数是 $n(n+1)/2$



记忆递归型动规程序

```
#include <iostream>
#include <algorithm>
using namespace std;
#define MAX 101
int D[MAX][MAX];  int n;
int maxSum[MAX][MAX];
int MaxSum(int i, int j){
    if( maxSum[i][j] != -1 )
        return maxSum[i][j];
    if(i==n) maxSum[i][j] = D[i][j];
    else {
        int x = MaxSum(i+1, j);
        int y = MaxSum(i+1, j+1);
        maxSum[i][j] = max(x, y)+ D[i][j];
    }
    return maxSum[i][j];
}
```

```
int main(){
    int i, j;
    cin >> n;
    for(i=1;i<=n;i++)
        for(j=1;j<=i;j++) {
            cin >> D[i][j];
            maxSum[i][j] = -1;
        }
    cout << MaxSum(1, 1) << endl;
}
```



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



解法一：递归转成递推

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

4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

7				
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

7	12			
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

7	12	10		
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

7	12	10	10	
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

20				
7	12	10	10	
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

20	13			
7	12	10	10	
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

20	13	10		
7	12	10	10	
4	5	2	6	5



解法一：递归转成递推

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

30				
23	21			
20	13	10		
7	12	10	10	
4	5	2	6	5



“人人为我”递推型动程序

```
#include <algorithm>
using namespace std;
#define MAX 101
int D[MAX][MAX]; int n;
int maxSum[MAX][MAX];
int main() {
    int i, j;
    cin >> n;
    for( i=1; i<=n; i++)
        for( j=1; j<=i; j++)
            cin >> D[i][j];
    for( int i = 1; i <= n; ++i )
        maxSum[n][i] = D[n][i];
    for( int i = n-1; i >= 1; --i )
        for( int j = 1; j <= i; ++j )
            maxSum[i][j] = max(maxSum[i+1][j], maxSum[i+1][j+1]) + D[i][j]
    cout << maxSum[1][1] << endl;
}
```

解法二

- 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

Vs. 只要一维数组Sum[100], 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



空间优化

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

4	5	2	6	5
---	---	---	---	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

7	5	2	6	5
---	---	---	---	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

7	12	2	6	5
---	----	---	---	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

7	12	10	6	5
---	----	----	---	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

7	12	10	10	5
---	----	----	----	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

20	12	10	10	5
----	----	----	----	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

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

20	13	10	10	5
----	----	----	----	---

- 没必要用二维maxSum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maxSum[100]即可
 - 即只要存储一行的MaxSum值就可以



空间优化

- 进一步考虑, 连maxSum数组都可以不要

→ 直接用D的第n行替代maxSum即可

- 节省空间, 时间复杂度不变



空间优化

```
#include <iostream>
#include <algorithm>
using namespace std;
#define MAX 101
int D[MAX][MAX];
int n; int * maxSum;
int main(){
    int i, j;
    cin >> n;
    for( i=1; i<=n; i++)
        for( j=1; j<=i; j++)
            cin >> D[i][j];
    maxSum = D[n]; //maxSum指向第n行
    for( int i = n-1; i>= 1; --i )
        for( int j = 1; j <= i; ++j )
            maxSum[j] = max(maxSum[j], maxSum[j+1]) + D[i][j];
    cout << maxSum[1] << endl;
}
```



递归→动规的一般转化方法

- 递归函数有 n 个参数, 就定义一个 n 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
- 子问题都解决, 原问题即解决
- 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
(如数字三角形中行号和列号这两个变量构成"状态")
- 如果K个整型变量的取值范围分别是 N_1, N_2, \dots, N_k , 那么就可以用一个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. 确定一些初始状态（边界状态）的值

- 以 "数字三角形" 为例, 初始状态就是底边数字, 值就是底边数字值



动规解题的一般思路

4. 确定状态转移方程

- 定义出什么是"状态" 和在该"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" ("**人人为我**"递推型)
- 状态的迁移可以用递推公式表示, 该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

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



能用动态规划解决的问题的特点

■ 问题具有**最优子结构**性质

- 如果问题的最优解所包含的子问题的解也是最优的
- 就称该问题具有最优子结构性质

■ **无后效性**

- 当前的若干个状态值一旦确定, 则此后过程的演变就只和这若干个状态的值有关
- 和之前是采取哪种手段或经过哪条路径演变到当前的这若干个状态, 没有关系



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, 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) ,
可以得到一些上升的子序列 $(a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_K})$,
这里 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_K \leq N$
 - 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
这些子序列中最长的长度是4, 即子序列 $(1, 3, 5, 8)$ 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

- "求序列的前 n 个元素的最长上升子序列的长度"是个子问题, 但这样分解子问题, **不具有"无后效性"**
- 假设 $F(n) = x$, 但可能有多个序列满足 $F(n) = x$
 - 有的序列的最后一个元素比 a_n+1 小, 则加上 a_n+1 就能形成更长上升子序列
 - 有的序列最后一个元素不比 a_n+1 小.....以后的事情受如何达到状态 n 的影响, 不符合"无后效性"



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

□ 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

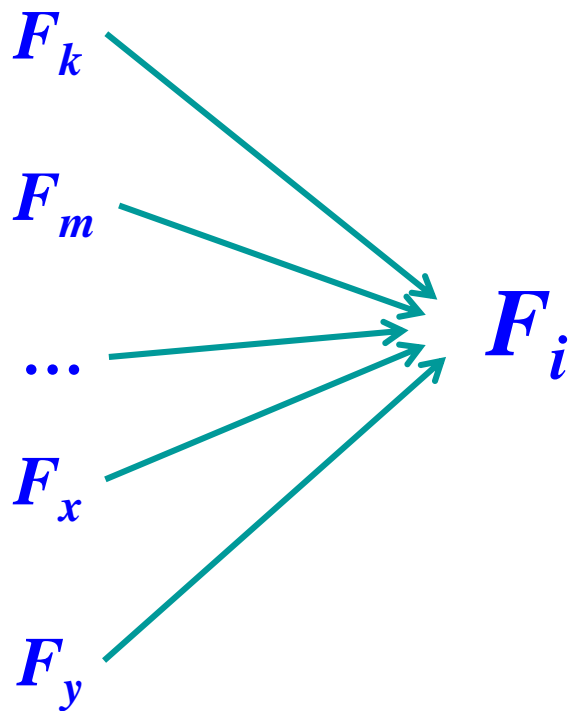
- 状态定义好后, 转移方程就不难想了
- 假定 $\text{MaxLen}(k)$ 表示以 a_k 做为"终点"的最长上升子序列的长度, 则 $\text{MaxLen}(1) = 1$
$$\text{MaxLen}(k) = \text{Max} \{ \text{MaxLen}(i): 1 < i < k \text{ 且 } a_i < a_k \text{ 且 } k \neq 1 \} + 1$$
- 状态转移方程是, $\text{MaxLen}(k)$ 的值, 就是在 a_k 左边, "终点"数值小于 a_k , 且长度最大的那个上升子序列的长度再加1
- 因为 a_k 左边任何"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 $\text{MaxLen}(3)$, ...



"人人为我"递推型动归程序

```
#include <iostream>
#include <cstring>
#include <algorithm>
using namespace std;
const int MAXN = 1010;
int a[MAXN]; int maxLen[MAXN];
int main() {
    int N; cin >> N;
    for( int i = 1; i <= N; ++i) {
        cin >> a[i];
        maxLen[i] = 1;
    }
    for( int 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
        for( int j = 1; j < i; ++j) //查看以第j个数为终点的最长上升子序列
            if( a[i] > a[j] )
                maxLen[i] = max(maxLen[i], maxLen[j]+1);
    }
    cout << * max_element(maxLen+1, maxLen + N + 1 );
    return 0;
}
//时间复杂度O(N²)
```

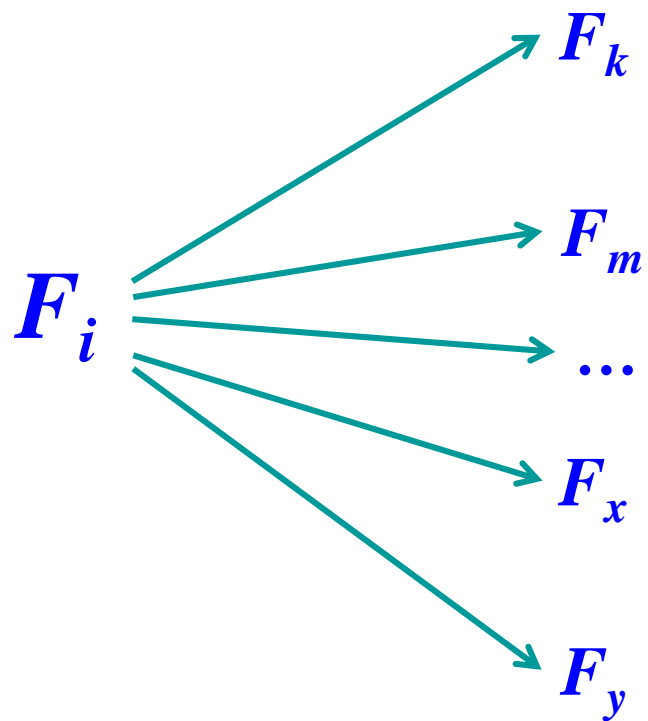
"人人为我"递推型动归



状态 i 的值 F_i 由若干个值已知的状态值 F_k , F_m , ..., F_y 推出, 如求和, 取最大值 ...



"我为人人"递推型动归



状态i的值 F_i 在被更新(不一定是最终求出)的时候,依据 F_i 去更新(不一定是最终求出)和状态i相关的其他一些状态的值 F_k , F_m , ..., F_y



"我为人人"递推型动归

```
#include <cstring>
#include <algorithm>
using namespace std;
const int MAXN = 1010;
int a[MAXN];
int maxLen[MAXN];
int main() {
    int N;    cin >> N;
    for( int i = 1; i <= N; ++i) {
        cin >> a[i];
        maxLen[i] = 1;
    }
    for( int i = 1; i <= N; ++i)
        for( int j = i + 1; j <= N; ++j ) //看看能更新哪些状态的值
            if( a[j] > a[i] )
                maxLen[j] = max(maxLen[j], maxLen[i]+1);
    cout << * max_element(maxLen+1, maxLen + N + 1 );
    return 0;
} //时间复杂度O(N²)
```

人人为我:

```
for( int i = 2; i <= N; ++i)
    for( int j = 1; j < i; ++j)
        if( a[i] > a[j] )
            maxLen[i] =
                max(maxLen[i], maxLen[j]+1);
```

递归的三种形式

1) 记忆递归型

优点：只经过有用的状态，没有浪费。递推型会查看一些没用的状态，有浪费

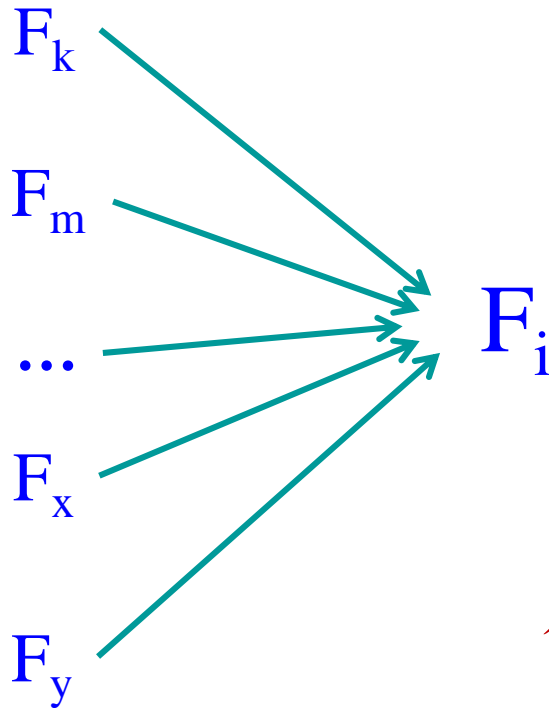
缺点：可能会因递归层数太深导致爆栈，函数调用带来额外时间开销。总体来说，比递推型慢

2) "我为人人"递推型

没有什么明显的优势，有时比较符合思考的习惯。
个别特殊题目中会比"人人为我"型节省空间



3) "人人为我"递推型



状态 i 的值 F_i 由若干个值已知的状态值 F_k , F_m , ..., F_y 推出, 如求和, 取最大值.....

在选取最优备选状态的值 F_m , F_n , ..., F_y 时, 有可能有好的算法或数据结构可以用来显著降低时间复杂度。



例: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

样例输入

abcfbc abfcab

programming contest

abcd mnp

样例输出

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: $\text{str1}[\text{len1}-1] == \text{str2}[\text{len2}-1]$, 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: $\text{str1}[\text{len1}-1] != \text{str2}[\text{len2}-1]$, 则 $f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2}) = \max(f(\text{str1}, \text{len1}-1, \text{str2}, \text{len2}), f(\text{str1}, \text{len1}, \text{str2}, \text{len2}-1))$



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

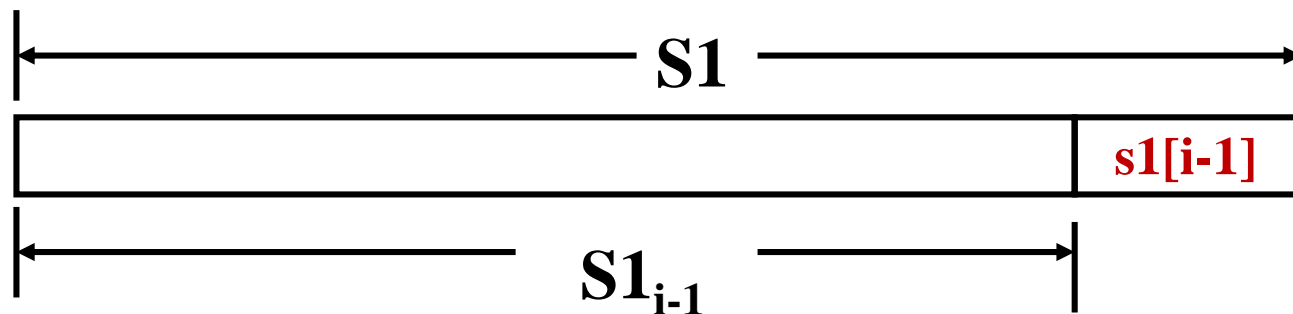
$$\text{MaxLen}(i, j) = \text{MaxLen}(i-1, j-1) + 1;$$

else

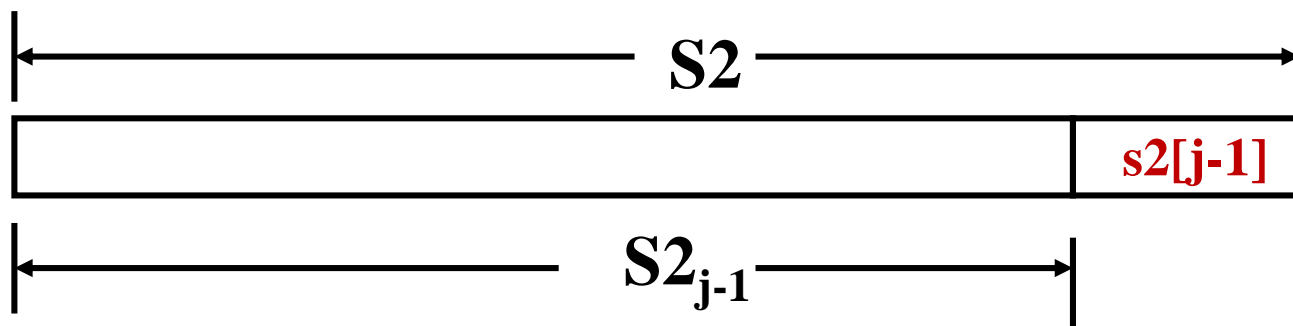
$$\text{MaxLen}(i, j) = \text{Max}(\text{MaxLen}(i, j-1), \text{MaxLen}(i-1, j));$$



S1长度为 i



S2长度为 j



$S1[i-1] \neq s2[j-1]$ 时, $\text{MaxLen}(S1, S2)$ 不会比 $\text{MaxLen}(S1, S2_{j-1})$
和 $\text{MaxLen}(S1_{i-1}, S2)$ 两者之中任何一个小, 也不会比两者都大



```
#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;
```




```

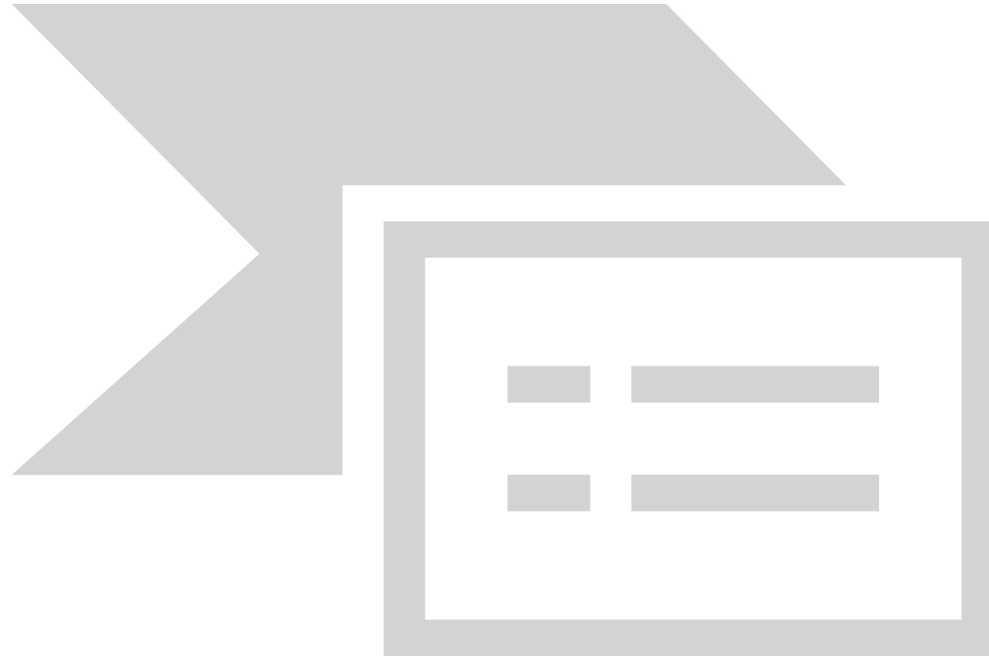
for( i = 1; i <= nLength1; i ++ ) {
    for( j = 1; j <= nLength2; j ++ ) {
        if( sz1[i-1] == sz2[j-1] )
            anMaxLen[i][j] = anMaxLen[i-1][j-1] + 1;
        else {
            int nLen1 = anMaxLen[i][j-1];
            int nLen2 = anMaxLen[i-1][j];
            if( nLen1 > nLen2 )
     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

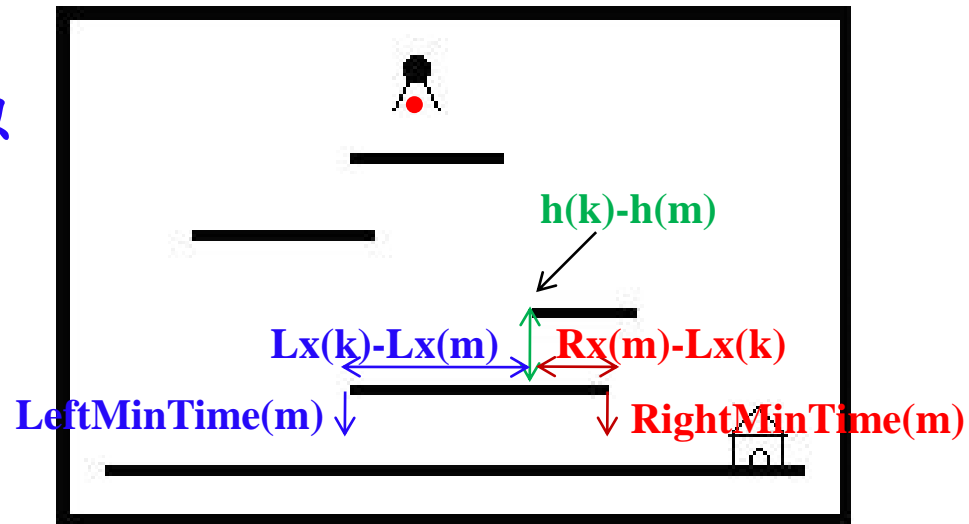
- 不妨认为Jimmy开始的位置是一个编号为0, 长度为0的板子
- 假设**LeftMinTime(k)**表示从k号板子左端到地面的最短时间
RightMinTime(k)表示从k号板子右端到地面的最短时间
- 则求**板子k左端点到地面的最短时间**的方法如下:
 - 令: $h(i)$ 代表i号板子的高度, $Lx(i)$ 代表i号板子左端点的横坐标, $Rx(i)$ 代表i号板子右端点的横坐标
 - 则: **$h(k)-h(m)$** --从k号板子跳到m号板子所需要的时间
 $Lx(k)-Lx(m)$ --从m号板子的落脚点走到m号板子左端点的时间
 $Rx(m)-Lx(k)$ --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



时间复杂度

- 一共 n 个板子, 每个左右两端的最小时间各算一次 $O(n)$
- 找出板子一段到地面之间有那块板子, 需要遍历板子 $O(n)$
- 总的时间复杂度 $O(n^2)$



记忆递归的程序:

```
#include <iostream>
#include <cstdio>
#include <algorithm>
#include <cstring>
using namespace std;
#define MAX_N 1000
#define INFINITE 1000000
int t, n, x, y, maxHeight;
struct Platform{
    int Lx, Rx, h;
    bool operator < (const Platform & p2) const {
        return h > p2.h;
    }
};
```



```
Platform platForms[MAX_N + 10];  
int leftMinTime[MAX_N + 10];  
int rightMinTime[MAX_N + 10];  
int L[MAX_N + 10];  
int MinTime( int l, bool bLeft )  
{  
    int y = platForms[l].h;  
    int x;  
    if( bLeft )  
        x = platForms[l].Lx;  
    else  
        x = platForms[l].Rx;  
    int i;
```



```
for( i = l + 1; i <= n; i ++ ) {  
    if( platForms[i].Lx <= x && platForms[i].Rx >= x )  
        break;  
}  
if( i <= n ) {  
    if( y - platForms[i].h > maxHeight )  
        return INFINITE;  
}  
else {  
    if( y > maxHeight )  
        return INFINITE;  
    else  
        return y;  
}
```



```
int nLeftTime = y - platForms[i].h + x - platForms[i].Lx;  
int nRightTime = y - platForms[i].h + platForms[i].Rx - x;  
if( leftMinTime[i] == -1 )  
    leftMinTime[i] = MinTime(i, true);  
if( L[i] == -1 )  
    L[i] = MinTime(i, false);  
nLeftTime += leftMinTime[i];  
nRightTime += L[i];  
if( nLeftTime < nRightTime )  
    return nLeftTime;  
return nRightTime;  
}
```



```
int main() {  
    scanf("%d", &t);  
    for( int i = 0; i < t; i ++ ) {  
        memset(leftMinTime, -1, sizeof(leftMinTime));  
        memset(L, -1, sizeof(rightMinTime));  
        scanf("%d%d%d%d", &n, &x, &y, &maxHeight);  
        platForms[0].Lx = x; platForms[0].Rx = x;  
        platForms[0].h = y;  
        for( int j = 1; j <= n; j ++ )  
            scanf("%d%d%d", &platForms[j].Lx, &platForms[j].Rx,  
                & platForms[j].h);  
        sort(platForms, platForms+n+1);  
        printf("%d\n", MinTime(0, true));  
    }  
    return 0;  
}
```



递推的程序：

```
#include <iostream>
#include <cstdio>
#include <algorithm>
#include <cstring>
using namespace std;
#define MAX_N 1000
#define INFINITE 1000000
int t, n, x, y, maxHeight;
struct Platform{
    int Lx, Rx, h;
    bool operator < (const Platform & p2) const {
        return h > p2.h;
    }
};
```




```
Platform platforms[MAX_N + 10];  
int leftMinTime[MAX_N + 10]; //各板子从左走最短时间  
int rightMinTime[MAX_N + 10]; //各板子从右走最短时间  
int main() {  
    scanf("%d", &t);  
    while( t-- ) {  
        scanf("%d%d%d%d", &n, &x, &y, &maxHeight);  
        platforms[0].Lx = x; platforms[0].Rx = x; platforms[0].h = y;  
        for( int j = 1; j <= n; j ++ )  
            scanf("%d%d%d", &platforms[j].Lx, &platforms[j].Rx,  
                &platforms[j].h);  
        sort(platforms, platforms+n+1);
```



```
for( int i = n ; i >= 0; -- i ) {  
    int j;  
    for( j = i + 1; j <= n ; ++ j ) { //找i的左端的下面那块板子  
        if( platforms[i].Lx <= platforms[j].Rx  
            && platforms[i].Lx >= platforms[j].Lx)  
            break;  
    }  
    if( j > n ) { //板子左端正下方没有别的板子  
        if( platforms[i].h > maxHeight )  
            leftMinTime[i] = INFINITE;  
        else  
            leftMinTime[i] = platforms[i].h;  
    }  
}
```



```
else {  
    int y = platforms[i].h - platforms[j].h;  
    if( y > maxHeight )  
        leftMinTime[i] = INFINITE;  
    else  
        leftMinTime[i] = y +  
            min(leftMinTime[j]+platforms[i].Lx-platforms[j].Lx,  
                rightMinTime[j]+platforms[j].Rx-platforms[i].Lx);  
}  
for( j = i + 1; j <= n ; ++ j ) { //找i的右端的下面那块板子  
    if( platforms[i].Rx <= platforms[j].Rx  
        && platforms[i].Rx >= platforms[j].Lx)  
        break;  
}
```



```
if( j > n ) {
    if( platforms[i].h > maxHeight )
        rightMinTime[i] = INFINITE;
    else rightMinTime[i] = platforms[i].h;
}
else {
    int y = platforms[i].h - platforms[j].h;
    if( y > maxHeight ) rightMinTime[i] = INFINITE;
    else
        rightMinTime[i] = y +
            min(leftMinTime[j]+platforms[i].Rx-platforms[j].Lx,
                rightMinTime[j]+platforms[j].Rx-platforms[i].Rx);
}
}
printf("%d\n", min(leftMinTime[0], rightMinTime[0]));
}
return 0;
}
```