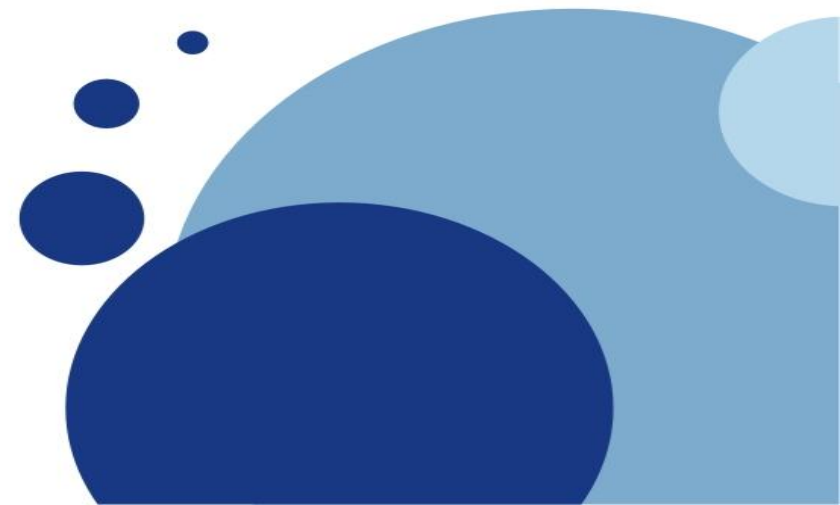




设计与分析

第四章 动态规划





第四章 动态规划

动态规划概述

求解整数拆分问题

求解最大连续子序列和问题

求解最长递增子序列问题

合唱队形问题

求解0/1背包问题

求解资源分配问题

求解会议安排问题



动态规划概述

从求解斐波那契数列看动态规划法

求解斐波那契数列的递归算法

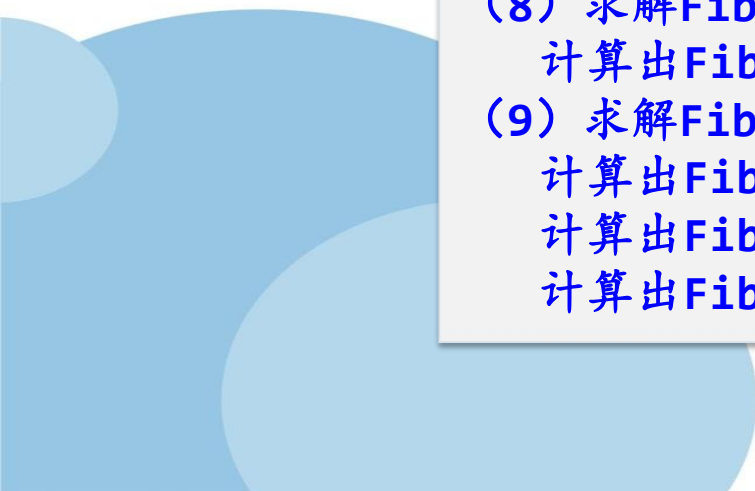
```
int count=1;           //累计调用的步骤
int Fib(int n)          //算法
{ printf("( %d)求解Fib(%d)\n", count++, n);
  if (n==1 || n==2)
  { printf("    计算出Fib(%d)=%d\n", n, 1);
    return 1;
  }
  else
  { int x=Fib(n-1);
    int y=Fib(n-2);
    printf("    计算出Fib(%d)=Fib(%d)+Fib(%d)=%d\n",
           n, n-1, n-2, x+y);

    return x+y;
  }
}
```



Fib1(5)时的输出结果:

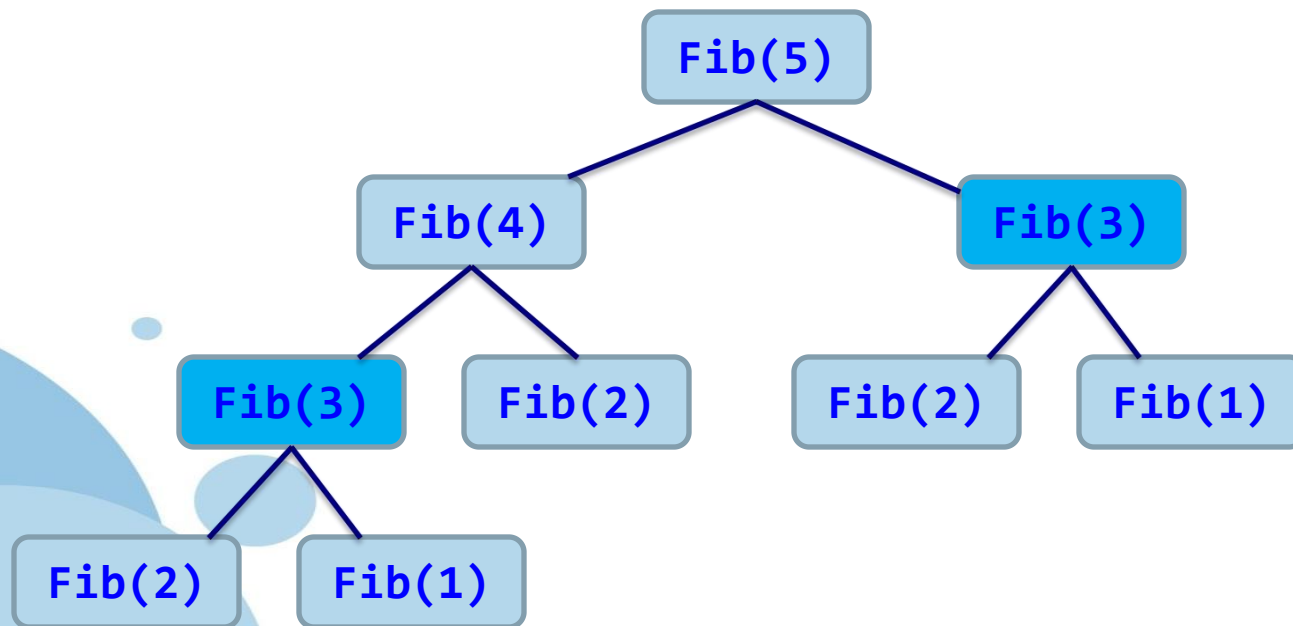
```
(1) 求解Fib(5)
(2) 求解Fib(4)
(3) 求解Fib(3)
(4) 求解Fib(2)
    计算出Fib(2)=1
(5) 求解Fib(1)
    计算出Fib(1)=1
    计算出Fib(3)=Fib(2)+Fib(1)=2
(6) 求解Fib(2)
    计算出Fib(2)=1
    计算出Fib(4)=Fib(3)+Fib(2)=3
(7) 求解Fib(3)
(8) 求解Fib(2)
    计算出Fib(2)=1
(9) 求解Fib(1)
    计算出Fib(1)=1
    计算出Fib(3)=Fib(2)+Fib(1)=2
    计算出Fib(5)=Fib(4)+Fib(3)=5
```



从中看出如下几点：

(1) 递归调用Fib(5)采用自顶向下的执行过程，从调用Fib(5)开始到计算出Fib(5)结束。

(2) 计算过程中存在大量的重复计算，例如求Fib(5)的过程如图8.1所示，存在两次重复计算Fib(3)值的情况。

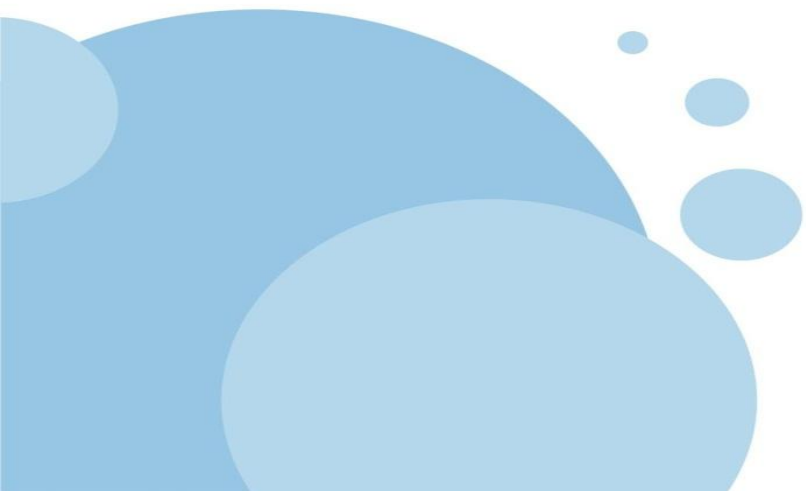


为此避免重复设计，设计一个dp数组，dp[i]存放Fib(i)的值，首先设置dp[1]和dp[2]均为1，再让i从3到n循环以计算dp[3]到dp[n]的值，最后返回dp[n]即Fib1(n)。对应的算法1如下：

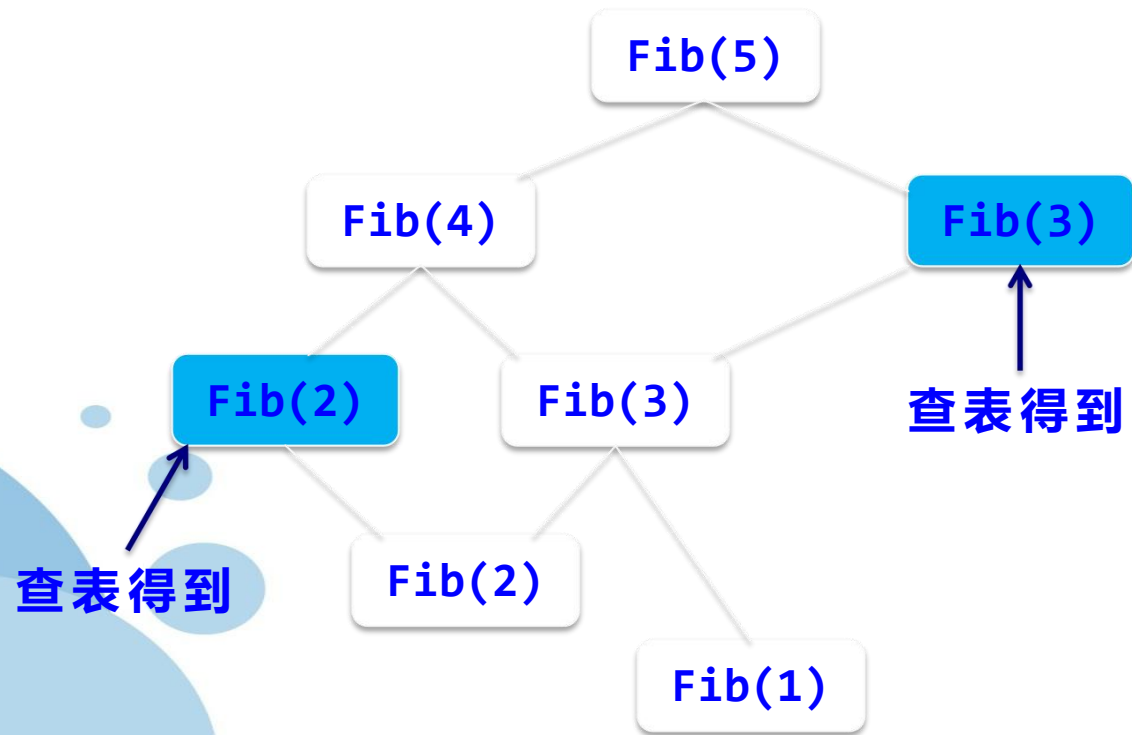
```
int dp[MAX];                //所有元素初始化为0
int count=1;                //累计调用的步骤
int Fib1(int n)             //算法1
{   dp[1]=dp[2]=1;
    printf("(d)计算出Fib(1)=1\n", count++);
    printf("(d)计算出Fib(2)=1\n", count++);
    for (int i=3;i<=n;i++)
    {   dp[i]=dp[i-1]+dp[i-2];
        printf("(d)计算出Fib(%d)=%d\n", count++, i, dp[i]);
    }
    return dp[n];}
```



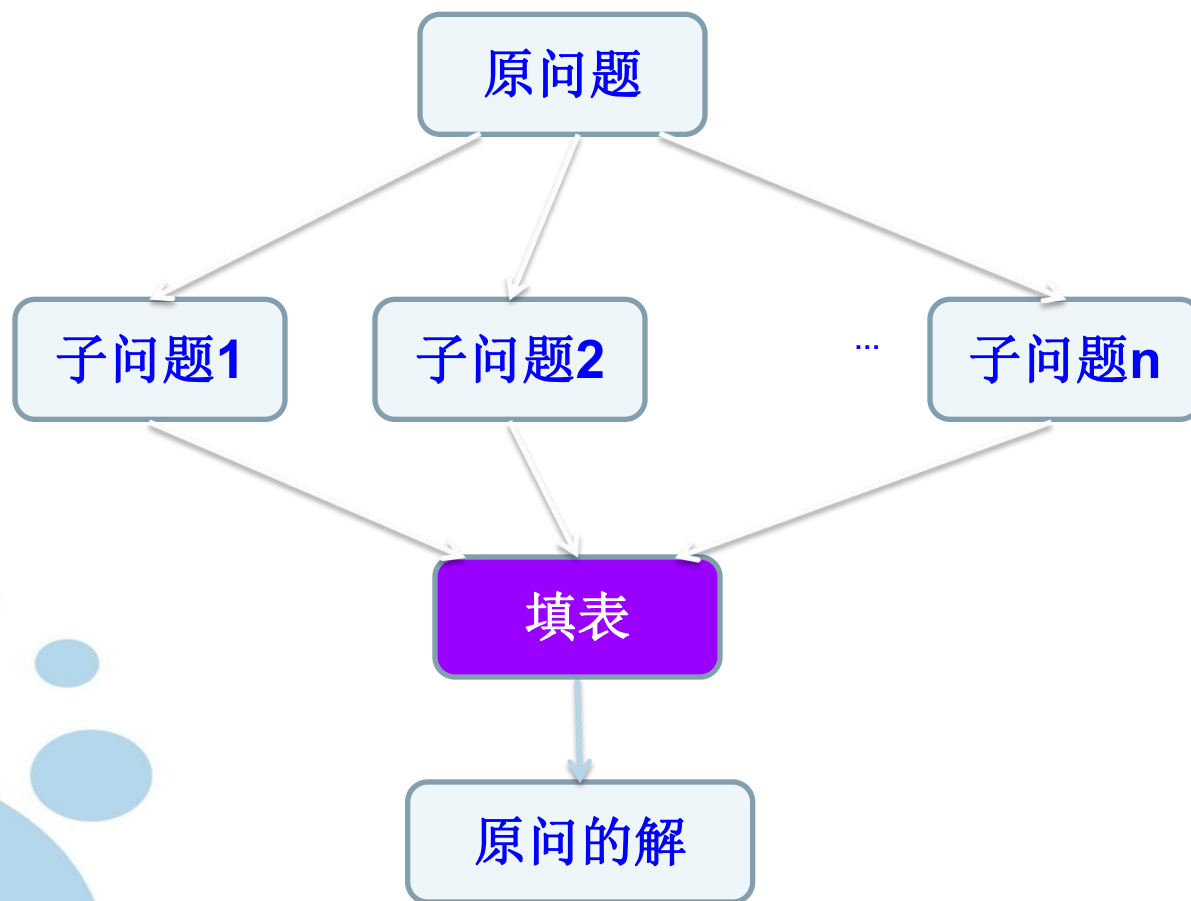
执行Fib1(5)时的输出结果如下：

- (1) 计算出Fib1(1)=1
 - (2) 计算出Fib1(2)=1
 - (3) 计算出Fib1(3)=2
 - (4) 计算出Fib1(4)=3
 - (5) 计算出Fib1(5)=5
- 

其执行过程改变为自底向上，即先求出子问题解，将计算结果存放在一张表中，而且相同的子问题只计算一次，在后面需要时只有简单查表，以避免大量的重复计算。



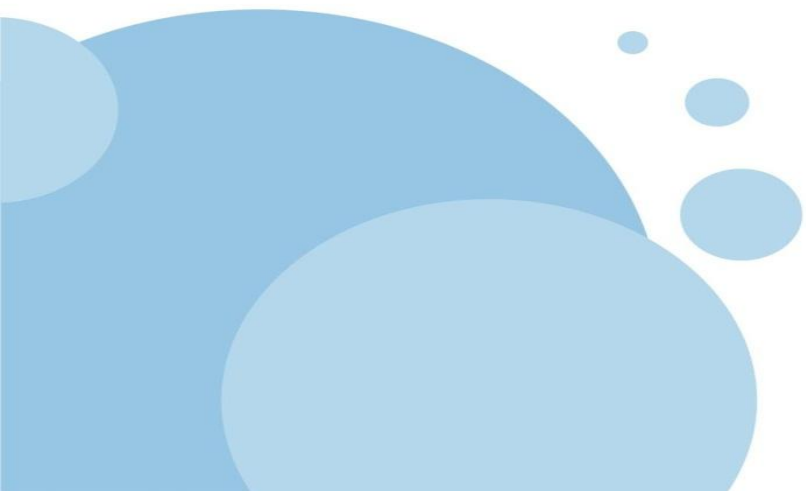
上述求斐波那契数列的算法1属于动态规划法，其中数组dp（表）称为动态规划数组。动态规划法也称为记录结果再利用的方法，其基本求解过程如下图所示。





动态规划的原理

动态规划是一种解决多阶段决策问题的优化方法，把多阶段过程转化为一系列单阶段问题，利用各阶段之间的关系，逐个求解。



动态规划的基本思想

- 多阶段最优化决策解决问题的过程称为动态规划。动态规划通常是用递归程序实现的，递推关系是实现由分解后的子问题向最终问题求解转化的纽带。
- 动态规划的基本思想
 - 指导思想：

动态规划是建立在**最优原则**的基础上，在每一决策步上列出各种可能局部解，按某些条件舍弃肯定不能得到最优解的局部解，这是一个寻找最优判断序列的过程，即不论初始策略如何，下一次决策必须相对前一次决策产生的新状态构成最优序列。这样，在每一步都经过筛选，以每一步的最优性来保证全局的最优性。
 - 基本思想：

记录子问题并不断填表。即将待求解的问题分成若干个子问题，先求解子问题，然后从这些子问题的解得到原问题的解。适合动态规划算法求解的问题，经分解后不是互相独立的，即它们可以在多项式时间内被求解出来

动态规划求解的基本步骤

能采用动态规划求解的问题的一般要具有3个性质：

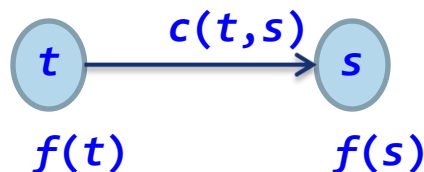
- **最优性原理（最优子结构）**：如果问题的最优解所包含的子问题的解也是最优的，就称该问题具有最优子结构，即满足最优性原理。

$$f(A) = 0$$

$$f(s) = \underset{\text{存在 } \langle t, s \rangle \text{ 的有向边}}{\text{MIN}} \{f(t) + c(t, s)\}$$

$f(s)$ 表示初始状态 **A** 到状态 **s** 的最短路径长度

子问题的解也是最优的

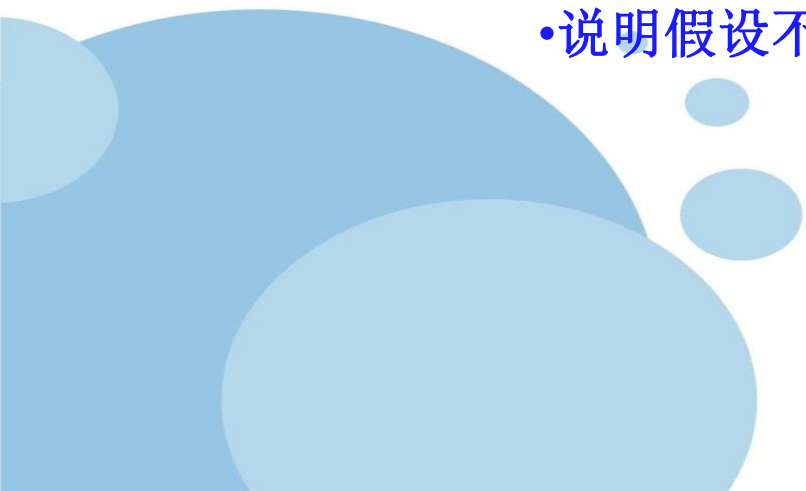




动态规划求解的三要素

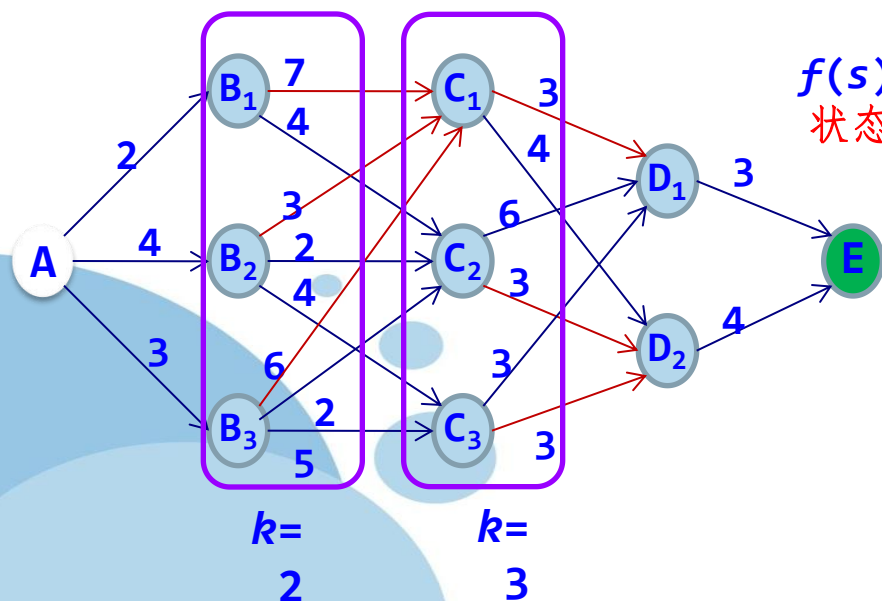
1、最优子结构

证明最优子结构性质的方法：反证法。

- 首先假设由问题的最优解导出的子问题的解不是最优的；
 - 然后再设法证明在这个假设下可以构造出比原问题最优解更好的解，导致矛盾。
 - 说明假设不成立，从而证明该问题具有最优子结构性质。
- 

动态规划求解的三要素

- **2、无后效性**：即某阶段状态一旦确定，就不受这个状态以后决策的影响。也就是说，某状态以后的过程不会影响以前的状态，只与当前状态有关。
- 动态规划问题进行抽象：
 - 顶点表示状态，边表示状态之间的关系，由**无后效性**可知，状态图必将是一个有向无环图。



$f(s)$ 表示初始状态A到
状态s的最短路径长度

$$\begin{aligned} f(C_1) &= \min \begin{pmatrix} f(B_1) + c(B_1, C_1) = 9 \\ f(B_2) + c(B_2, C_1) = 7 \\ f(B_3) + c(B_3, C_1) = 9 \end{pmatrix} = 7, \text{ pre}(C_1)=B_2 \\ f(C_2) &= \min \begin{pmatrix} f(B_1) + c(B_1, C_2) = 6 \\ f(B_2) + c(B_2, C_2) = 6 \\ f(B_3) + c(B_3, C_2) = 5 \end{pmatrix} = 5, \text{ pre}(C_2)=B_3 \\ f(C_3) &= \min \begin{pmatrix} f(B_1) + c(B_1, C_3) = \infty \\ f(B_2) + c(B_2, C_3) = 8 \\ f(B_3) + c(B_3, C_3) = 8 \end{pmatrix} = 8, \text{ pre}(C_3)=B_2 \end{aligned}$$

动态规划求解的三要素

- 3、有重叠子问题：即子问题之间是不独立的，一个子问题在下一阶段决策中可能被多次使用到。（该性质并不是动态规划适用的必要条件，但是如果没有这条性质，动态规划算法同其他算法相比就不具备优势）。

求斐波那契数列

$$f(1)=1$$

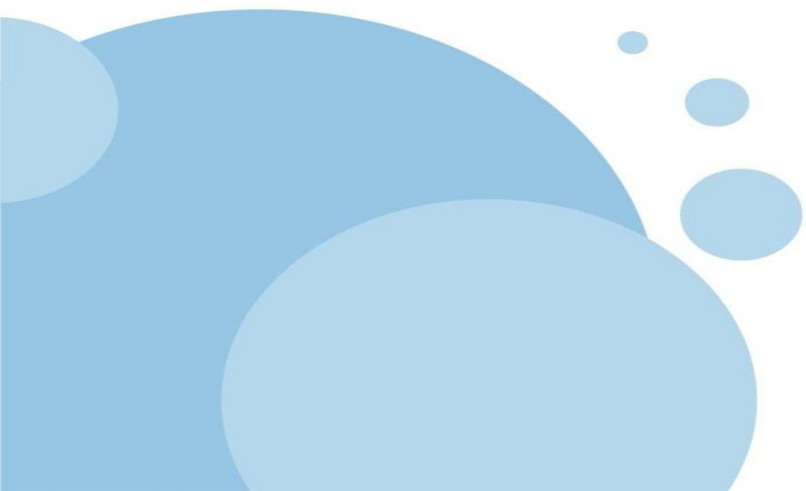
$$f(2)=1$$

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



动态规划求解的基本步骤

实际应用中简化的步骤：

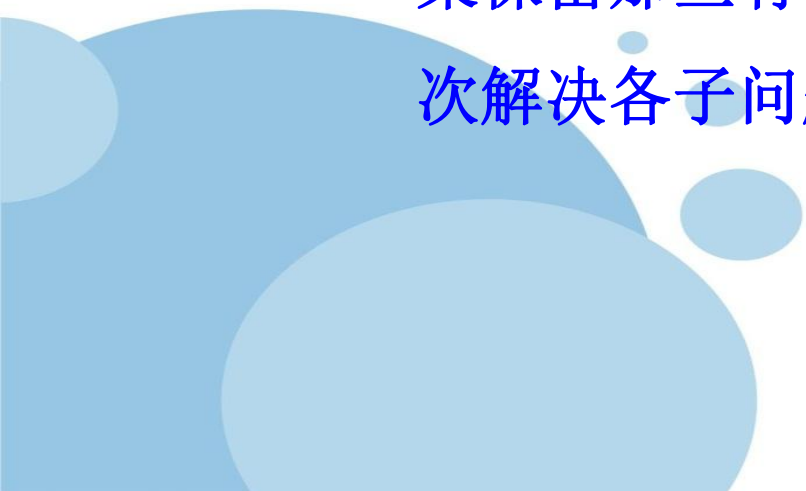
- ① 分析最优解的性质，并刻画其结构特征。
 - ② 递归的定义最优解。
 - ③ 以自底向上或自顶向下的记忆化方式计算出最优值。
 - ④ 根据计算最优值时得到的信息，构造问题的最优解。
- 



动态规划与其他方法的比较

动态规划的基本思想与分治法类似，也是将待求解的问题分解为若干个子问题（阶段），按顺序求解子阶段，前一子问题的解，为后一子问题的求解提供了有用的信息。

在求解任一子问题时，列出各种可能的局部解，通过决策保留那些有可能达到最优的局部解，丢弃其他局部解。依次解决各子问题，最后一个子问题就是初始问题的解。

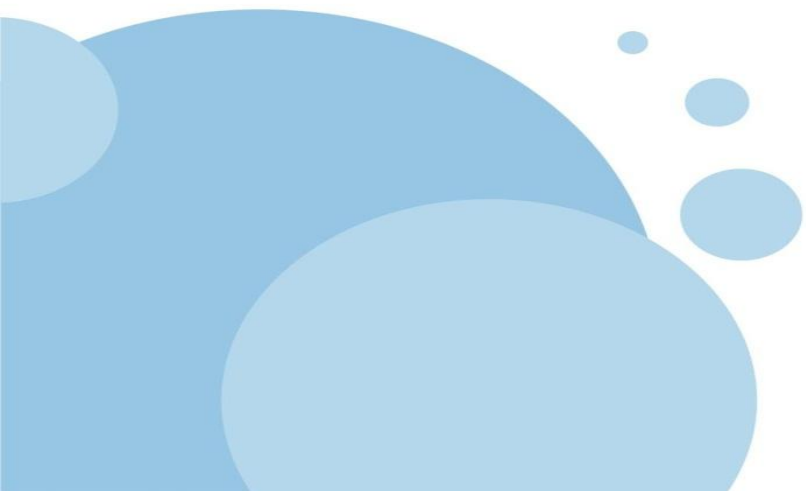




动态规划与其他方法的比较

动态规划方法又和贪心法有些相似，在动态规划中，可将一个问题的解决方案视为一系列决策的结果。

不同的是，在贪心法中，每采用一次贪心准则便做出一个不可回溯的决策，还要考察每个最优决策序列中是否包含一个最优子序列。



动态规划法求解组合数

分别用递归和动态规划算法解。

递归：重复求解子问题，如算法3.1所示。

【算法3.1 用递归求解组合问题】

/*功能：求解。

输入：正整数 n, m

输出：输出的结果

*/

```
int ComB(int n, int m)
{   if (m==0 || n==m)        return(1);
    else
        return(ComB(n-1, m-1)) +return(ComB(n-1, m));
}
```

动态规划法求解组合数

动态规划算法求解

(2) 动态规划：记录子问题，如算法3.2所示。

步骤1：分析最优子结构

计算组合数 C_n^m ，可将原问题分解为求解两个子问题 C_{n-1}^{m-1} 和 C_{n-1}^m ，要采用自底向上的方法，先计算出 C_i^1 ($i=1\dots n$)，然后用公式 $C_{i+1}^2 = C_i^1 + C_i^2$ ($i=1\dots n$ ，初值 $C_1^2=0$)，依次计算出其他各项值并填表，当子问题被求解，原问题得解。由于采用了填表技术，子问题被求解后就不用重复计算，达到子问题最优求解方式，具有最优子结构的性质。

步骤2：建立递归关系

根据公式

$$\begin{cases} C_n^m = C_{n-1}^m + C_{n-1}^{m-1}, & n > m > 0; \\ C_n^m = 1, & m = 0 \text{ 或 } m = n \end{cases} \quad \text{可以用}$$

$C[i][j]$ ($i=1\sim n, j=1\sim m$) 来记录，即用一张表来记录重复子问题的结果。

动态规划法求解组合数

动态规划算法解。

步骤3：计算最优值

如求解 C_5^3 ($n=5, m=3$)，通过动态规划算法来记录 C_i^j (其中 $C_i^j, i=1..5, j=1..3$)，

结果如表3-1所示, 如计算表中第四行第二列的值 C_4^2 ，可以用第三行第一列的 C_3^1 与第三行第二列的 C_3^2 求和得到，即 $C_4^2 = C_3^1 + C_3^2 = 6$

表3-2组合数计算动态规划表

	i=1	i=2	i=3
j=1	1	0	0
j=2	2	1	0
j=3	3	3	1
j=4	4	6	4
j=5	5	10	10

动态规划法求解组合数

动态规划算法解组合数。

步骤4：算法描述及分析

【算法3.2 用动态规划求解组合问题】

/*功能：求解。

输入：正整数n, m

输出：输出的结果

*/

```
int ComB(int n, int m )
```

```
{ int C[n+1][m+1],i,j; /*为更加简洁，本例数组下标从1开始*/
```

```
    for (j=1;j<=m;j++) C[1][j]=0;
```

```
        for (i=1;i<=n; i++) C[i][1]=i;
```

```
        for (i=2;i<=n;i++)
```

```
            for (j=2 ;j<=m; j++)
```

```
                if(i<j) C[i][j]=0;
```

```
                else C[i][j]=C[i-1][j-1]+C[i-1][j];
```

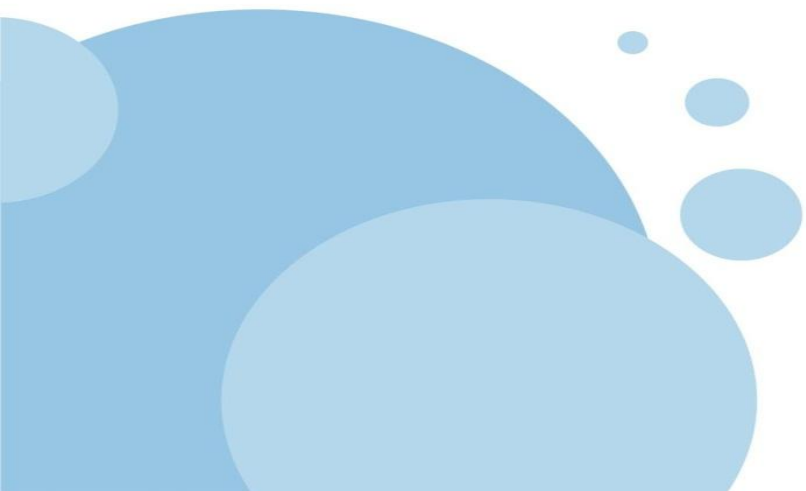
```
            return(C[n][m]);
```

```
}
```



动态规划法求解整数拆分问题

【问题描述】求将正整数 n 无序拆分成最大数为 k （称为 n 的 k 拆分）的拆分方案个数，要求所有的拆分方案不重复。



动态规划法求解整数拆分问题

【问题求解】 设 $n=5$, $k=5$, 对应的拆分方案有:

- ① $5=5$
- ② $5=4+1$
- ③ $5=3+2$
- ④ $5=3+1+1$
- ⑤ $5=2+2+1$
- ⑥ $5=1+1+1+1$
- ⑦ $5=1+1+1+1+1$

为了防止重复计数, 让拆分数保持从大到小排序。正整数5的拆分数为7。

动态规划求解整数拆分问题

采用动态规划求解整数拆分问题。设 $f(n, k)$ 为 n 的 k 拆分的拆分方案个数：

- (1) 当 $n=1, k=1$ 时，显然 $f(n, k)=1$ 。
- (2) 当 $n < k$ 时，有 $f(n, k)=f(n, n)$ 。
- (3) 当 $n=k$ 时，其拆分方案有将正整数 n 无序拆分成最大数为 $n-1$ 的拆分方案，以及将 n 拆分成1个 n ($n=n$) 的拆分方案，后者仅仅一种，所以有 $f(n, n)=f(n, n-1)+1$ 。

动态规划法求解整数拆分问题

(4) 当 $n > k$ 时, 根据拆分方案中是否包含 k , 可以分为两种情况:

① 拆分中包含 k 的情况: 即一部分为单个 k , 另外一部分为 $\{x_1, x_2, \dots, x_i\}$, 后者的和为 $n-k$, 后者中可能再次出现 k , 因此是 $(n-k)$ 的 k 拆分, 所以这种拆分方案个数为 $f(n-k, k)$ 。

$$n = k + \{x_1, x_2, \dots, x_i\}$$

↓
 $f(n-k, k)$

动态规划法求解整数拆分问题

② 拆分中不包含 k 的情况：则拆分中所有拆分数都比 k 小，即 n 的 $(k-1)$ 拆分，拆分方案个数为 $f(n, k-1)$ 。

$$\begin{array}{c} \text{最大数为 } k-1 \\ \hline n = \{x_1, x_2, \dots, x_i\} \\ \downarrow \\ f(n, k-1) \end{array}$$

因此， $f(n, k) = f(n-k, k) + f(n, k-1)$

动态规划法求解整数拆分问题

状态转移方程:

$$f(n, k) = \begin{cases} 1 & \text{当 } n=1 \text{ 或者 } k=1 \\ f(n, n) & \text{当 } n < k \\ f(n, n-1) + 1 & \text{当 } n = k \\ f(n-k, k) + f(n, k-1) & \text{其他情况} \end{cases}$$

动态规划法求解整数拆分问题

显然，求 $f(n, k)$ 满足动态规划问题的最优性原理、无后效性和有重叠子问题性质。所以特别适合采用动态规划法求解。设置动态规划数组 dp ，用 $dp[n][k]$ 存放 $f(n, k)$ 。

$$dp[n][k] \Leftrightarrow f(n, k)$$



$$f(n, k) = \begin{cases} 1 & \text{当 } n=1 \text{ 或者 } k=1 \\ f(n, n) & \text{当 } n < k \\ f(n, n-1) + 1 & \text{当 } n = k \\ f(n-k, k) + f(n, k-1) & \text{其他情况} \end{cases}$$

当 $n=1$ 或者 $k=1$

当 $n < k$

当 $n = k$

其他情况

动态规划法求解整数拆分问题

$$f(n, k) = \begin{cases} 1 & \text{当 } n=1 \text{ 或者 } k=1 \\ f(n, n) & \text{当 } n < k \\ f(n, n-1) + 1 & \text{当 } n = k \\ f(n-k, k) + f(n, k-1) & \text{其他情况} \end{cases}$$

```
int dp[MAXN][MAXN];           //动态规划数组
void Split(int n, int k)      //求解算法
{
    for (int i=1; i<=n; i++)
        for (int j=1; j<=k; j++)
        {
            if (i==1 || j==1)
                dp[i][j]=1;
            else if (i<j)
                dp[i][j]=dp[i][i];
            else if (i==j)
                dp[i][j]=dp[i][j-1]+1;
            else
                dp[i][j]=dp[i][j-1]+dp[i-j][j];
        }
}
```

动态规划法求解整数拆分问题

Split()算法计算 $dp[5][5]$ 的过程:

Split()算法中按行优先计算 $dp[i][j]$,
其中 $dp[1][*]$ 和 $dp[*][1]$ 为边界, 值均
为1.

- (1) $dp[2][2]=dp[2][1]+1=1+1=2$
- (2) $dp[2][3]=dp[2][2]=2$
- (3) $dp[3][2]=dp[3][1]+dp[1][2]=1+1=2$
- (4) $dp[5][2]=dp[5][1]+dp[3][2]=1+2=3$
- (5) $dp[5][3]=dp[5][2]+dp[2][3]=3+2=5$
- (6) $dp[5][4]=dp[5][3]+dp[1][4]=5+1=6$
- (7) $dp[5][5]=dp[5][4]+1=6+1=7$

		k				
		1	2	3	4	5
n	1	1	1	1	1	1
	2	1	2	2	2	2
	3	1	2	3	3	3
	4	1	3	4	5	5
	5	1	3	5	6	7

动态规划法求解整数拆分问题

实际上，该问题本身是递归的，可以直接采用递归算法实现！

$$f(n, k) = \begin{cases} 1 & \text{当 } n=1 \text{ 或者 } k=1 \\ f(n, n) & \text{当 } n < k \\ f(n, n-1) + 1 & \text{当 } n = k \\ f(n-k, k) + f(n, k-1) & \text{其他情况} \end{cases}$$

//求解算法

```
int fun(int n, int k)
{
    if (n==1 || k==1)
        return 1;
    else if (n<k)
        return fun(n,n);
    else if (n==k)
        return fun(n,n-1)+1;
    else
        return fun(n-k,k)+fun(n,k-1);
}
```

动态规划法求解整数拆分问题

但由于子问题重叠，存在重复的计算！

可以采用这样的方法避免重复计算：设置数组 dp ，用 $dp[n][k]$ 存放 $f(n, k)$ ，首先初始化 dp 的所有元素为特殊值 0 ，当 $dp[n][k]$ 不为 0 时表示对应的子问题已经求解，直接返回结果。

递归+ $dp[n][k]$ 的备忘录法

动态规划法求解整数拆分问题-----备忘录方法

采用自顶向下（备忘录方法）的动态规划法

$$f(n, k) = \begin{cases} 1 & \text{当 } n=1 \text{ 或者 } k=1 \\ f(n, n) & \text{当 } n < k \\ f(n, n-1) + 1 & \text{当 } n = k \\ f(n-k, k) + f(n, k-1) & \text{其他情况} \end{cases}$$

若 $dp[n][k]$ 在之前的递归中已被求解，则无需重复递归求解。

```
int dp[MAXN][MAXN];
int dpf(int n, int k) // 求解算法
{ if (dp[n][k] != 0) return dp[n][k];
  if (n == 1 || k == 1)
  { dp[n][k] = 1; return dp[n][k]; }
  else if (n < k)
  { dp[n][k] = dpf(n, n); return dp[n][k]; }
  else if (n == k)
  { dp[n][k] = dpf(n, k-1) + 1; return dp[n][k]; }
  else
  { dp[n][k] = dpf(n, k-1) + dpf(n-k, k); return dp[n][k]; }
}
```

动态规划法求解整数拆分问题-----备忘录方法

- 这种方法是一种递归算法，其执行过程也是自顶向下的，但当某个子问题解求出后，将其结果存放在一张表（**dp**）中，而且相同的子问题只计算一次，在后面需要时只有简单查表，以避免大量的重复计算。这种方法称之为**备忘录方法**（**memorization method**）。
- **备忘录方法是动态规划方法的变形**，与动态规划算法不同的是，备忘录方法的递归方式是自顶向下的，而动态规划算法则是自底向上的。

动态规划法求解最大连续子序列和问题

【问题描述】 给定一个有 n ($n \geq 1$) 个整数的序列，要求求出其中最大连续子序列的和。

例如

序列 $(-2, 11, -4, 13, -5, -2)$ 的最大子序列和为20

序列 $(-6, 2, 4, -7, 5, 3, 2, -1, 6, -9, 10, -2)$ 的最大子序列和为16

规定一个序列最大连续子序列和至少是0，如果小于0，其结果为0。

动态规划法求解最大连续子序列和问题

【问题求解】对于含有 n 个整数的序列 a ，设

$$b_j = \text{MAX} \{a_i + a_{i+1} + \dots + a_j\} \quad (1 \leq i \leq j) \quad (1 \leq j \leq n)$$

表示 $a[1..j]$ 的前 j 个元素范围内的最大连续子序列和，则

b_{j-1} 表示 $a[1..j-1]$ 的前 $j-1$ 个元素范围内的最大连续子序列

和。

$b[j]$ 的含义：

- $a[1..j]$ 的连续子序列和
- $a[1..j]$ 的连续子序列和
- ⋮
- $a[j-1..j]$ 的连续子序列和
- $a[j..j]$ 的连续子序列和

MAX

动态规划法求解最大连续子序列和问题

$b[j]$ 的含义:

$a[1 \sim j]$ 的连续子序列和

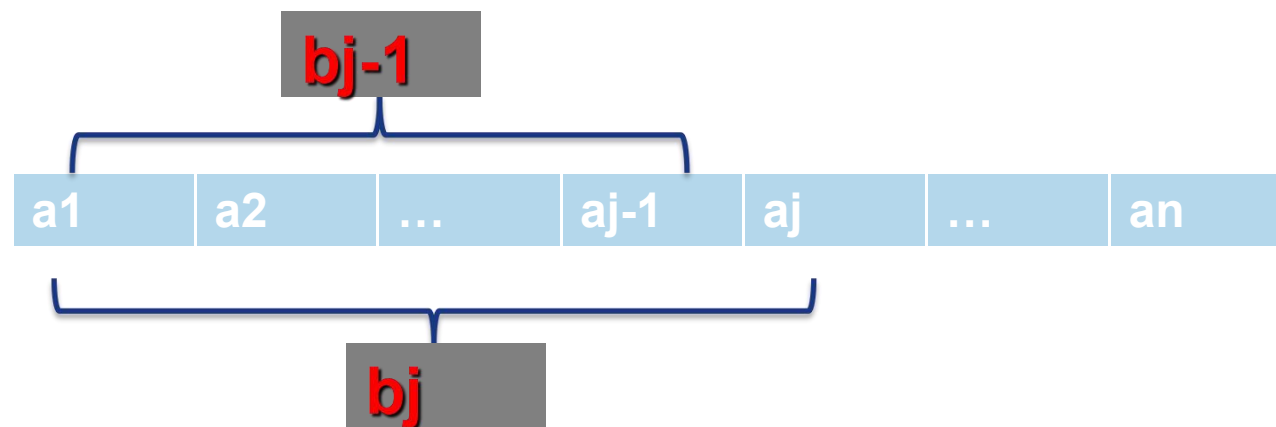
$a[2 \sim j]$ 的连续子序列和

\vdots

$a[j-1 \sim j]$ 的连续子序列和

$a[j \sim j]$ 的连续子序列和

MAX



发现:

$b_{j-1} > 0$ 时 $b_j = b_{j-1} + a_j$

$b_{j-1} \leq 0$ 时放弃前面选取的元素, 从 a_j 开始重新选取, $b_j = a_j$ 。

动态规划法求解最大连续子序列和问题

当 $b_{j-1} > 0$ 时, $b_j = b_{j-1} + a_j$, 当 $b_{j-1} \leq 0$ 时, 放弃前面选取的元素, 从 a_j 开始重新选起, $b_j = a_j$ 。用一维动态规划数组 dp 存放 b , 对应的状态转移方程如下:

构造状态数组 (表格)

$$dp[0] = 0$$

边界条件

$$dp[j] = \text{MAX}\{dp[j-1] + a_j, a_j\}$$

$$1 \leq j \leq n$$

构造问题的解

序列 a 的最大连续子序列和等于:

$dp[j]$ ($1 \leq j \leq n$) 中的最大者其下标为 $\text{max } j$, 即 $dp[\text{max } j]$ 为 dp 数组中的最大值。在 dp 数组中, 从该位置 $\text{max } j$ 向前找, 找到第一个 dp 值小于或等于0的元素 $dp[k]$, 则 a 序列中从第 $k+1 \sim \text{max } j$ 位置的元素和构成了该序列的最大连续子序列的和。

动态规划法求解最大连续子序列和问题

$dp[0]=0$

边界条件

$dp[j]=\text{MAX}\{dp[j-1] + a_j, a_j\}$

$1 \leq j \leq n$

//问题表示

int n=6;

int a[]={0, -2, 11, -4, 13, -5, -2}; //a数组不用下标为0的元素

//求解结果表示

int dp[MAXN];

void maxSubSum()

//求dp数组

{ 边界条件

dp[0]=0;

其他dp[j]

for (int j=1;j<=n;j++)

dp[j]=max(dp[j-1]+a[j], a[j]);

}

动态规划法求解最大连续子序列和示例

若 a 序列为 (-2, 11, -4, 13, -5, -2)

则 $a[] = \{0, -2, 11, -4, 13, -5, -2\}$, $dp[0] = 0$ (a 数组下标为0的空间不存元素, 即 $a[0] = 0$); 求结果过程如下:

状态方程

- (1) $dp[1] = \max(dp[0] + a[1], a[1]) = \max(0 + (-2), -2) = -2$
- (2) $dp[2] = \max(dp[1] + a[2], a[2]) = \max(-2 + 11, 11) = 11$
- (3) $dp[3] = \max(dp[2] + a[3], a[3]) = \max(11 - 4, -4) = 7$
- (4) $dp[4] = \max(dp[3] + a[4], a[4]) = \max(7 + 13, 13) = 20$
- (5) $dp[5] = \max(dp[4] + a[5], a[5]) = \max(20 - 5, -5) = 15$
- (6) $dp[6] = \max(dp[5] + a[6], a[6]) = \max(15 - 2, -2) = 13$

问题的解

其中, $dp[4]$ 最大即 $\max j = 4$;

从 $\max j = 4$ 开始向前扫描, 找到第一个 $dp[k]$ 小于等于0即 $dp[1]$, 所以对于序列 a 的最大连续子序列和为20, 即 $a_2 \sim a_4$

动态规划法求解最大连续子序列和问题

//问题表示

```
int n=6;
```

```
int a[]={0, -2, 11, -4, 13, -5, -2};    //a数组不用  
下标为0的元素
```

```
int dp[MAXN];
```

```
void maxSubSum()                //求dp数组
```

```
{  dp[0]=0;
```

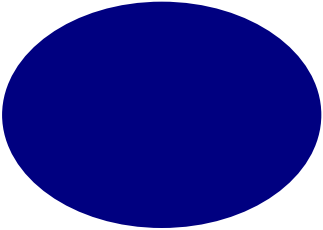
```
    for (int j=1;j<=n;j++)
```

```
        dp[j]=max(dp[j-1]+a[j], a[j]);
```

```
}
```

动态规划法求解最大连续子序列和问题

```
void dispmaxSum()                                //输出结果
{
    int maxj=1;
    for (int j=2;j<=n;j++)                        //求dp中最大元素dp[maxj]
        if (dp[j]>dp[maxj]) maxj=j;
    for (int k=maxj;k>=1;k--)                    //找前一个值小于等于0者
        if (dp[k]<=0) break;
    printf("    最大连续子序列和: %d\n", dp[maxj]);
    printf("    所选子序列: ");
    for (int i=k+1;i<=maxj;i++)
        printf("%d ", a[i]);
    printf("\n");
}
```



【算法分析】 `maxSubSum()`的时间复杂度为 $O(n)$ 。

