



## 第2章 递归算法设计技术

2.1 什么是递归

2.2 递归算法设计

2.3 递归算法设计示例

2.4\* 递归算法转化非递归算法

2.5 递归算法分析





## 2.1 什么是递归

### 2.1.1 递归的定义

在定义一个过程或函数时出现调用本过程或本函数的成分，称之为递归。若调用自身，称之为**直接递归**。若过程或函数p调用过程或函数q，而q又调用p，称之为**间接递归**。

任何间接递归都可以等价地转换为直接递归。

如果一个递归过程或递归函数中递归调用语句是最后一条执行语句，则称这种递归调用为**尾递归**。



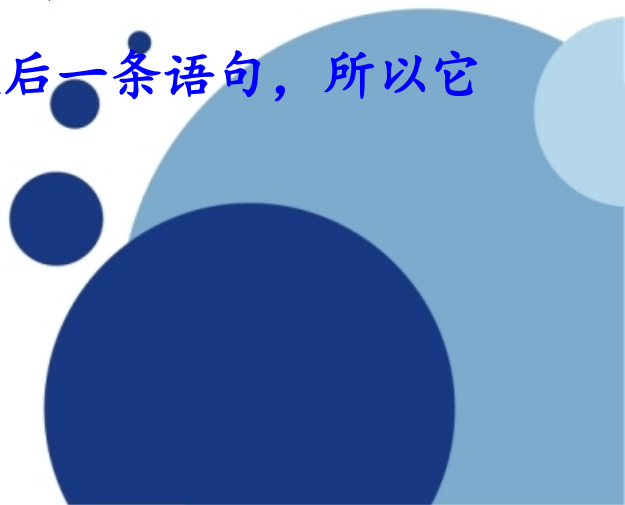


【例】设计求 $n!$  ( $n$ 为正整数) 的递归算法。

解：对应的递归函数如下：

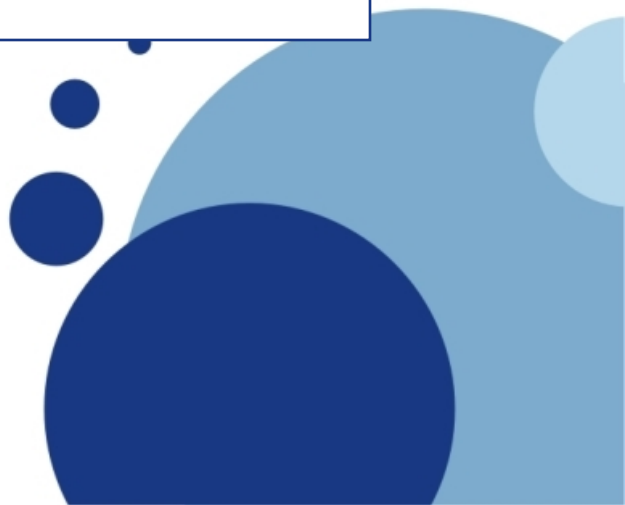
```
int fun(int n)
{  if (n==1)           //语句1
    return(1);         //语句2
    else               //语句3
        return(fun(n-1)*n); //语句4
}
```

在该函数 $\text{fun}(n)$ 求解过程中，直接调用 $\text{fun}(n-1)$ （语句4）自身，所以它是一个直接递归函数。又由于递归调用是最后一条语句，所以它又属于尾递归。





一般来说，能够用递归解决的问题应该满足以下三个条件：

- 需要解决的问题可以转化为一个或多个子问题来求解，而这些子问题的求解方法与原问题完全相同，只是在数量规模上不同。
  - 递归调用的次数必须是有限的。
  - 必须有结束递归的条件来终止递归。
- 




## 2.1.2 何时使用递归

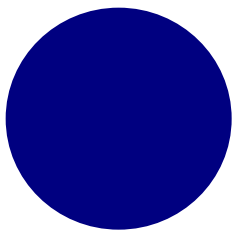
在以下三种情况下，常常要用到递归的方法。

- ✓ 定义是递归的
- ✓ 数据结构是递归的
- ✓ 问题的求解方法是递归的

### 1. 定义是递归的

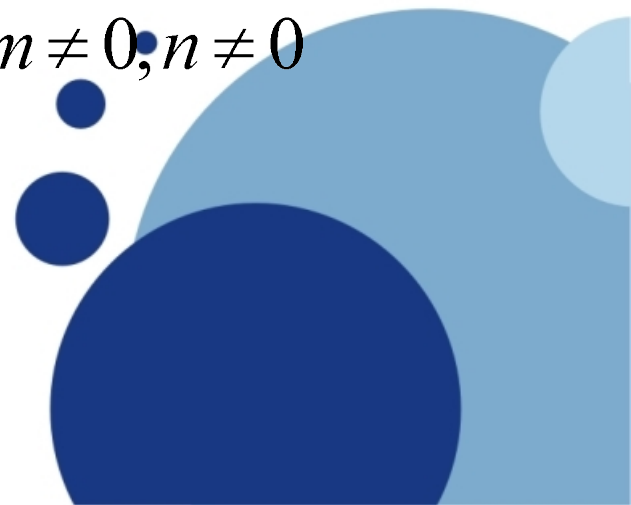
有许多数学公式、数列等的定义是递归的。例如，求 $n!$ 和Fibonacci数列等。这些问题的求解过程可以将其递归定义直接转化为对应的递归算法。





递归定义的Ackerman函数:

$$Ack(m, n) \begin{cases} n+1 & m=0 \\ Ack(m-1, 1) & m \neq 0, n=0 \\ Ack(m-1, Ack(m, n-1)) & m \neq 0, n \neq 0 \end{cases}$$



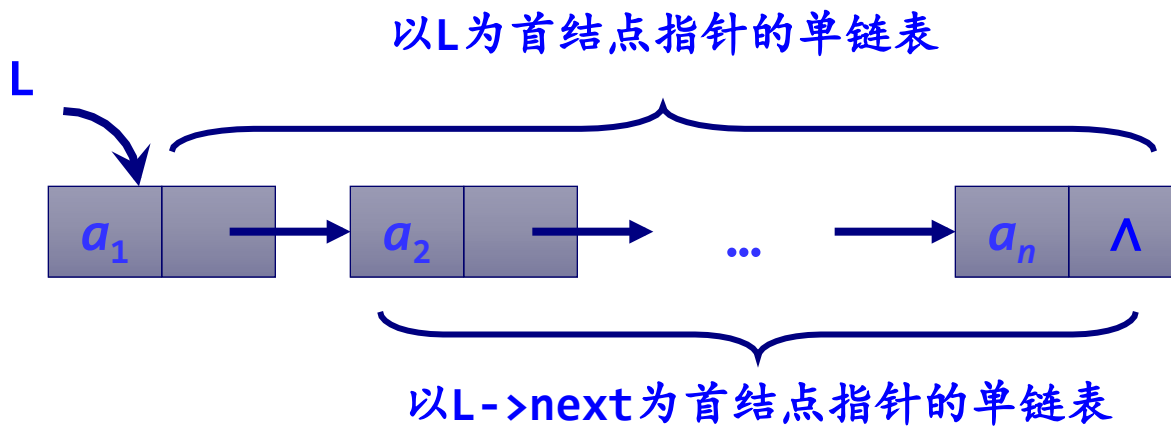
## 2. 数据结构是递归的

有些数据结构是递归的。例如单链表就是一种递归数据结构，其结点类型声明如下：

```
typedef struct LNode
{
    ElemType data;
    struct LNode *next;
} LinkList;
```

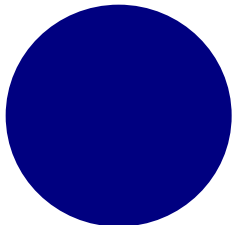
结构体LNode的定义中用到了它自身，即指针域next是一种指向自身类型的指针，所以它是一种递归数据结构。

## 不带头结点单链表示意图




体现出数据结构的递归性。

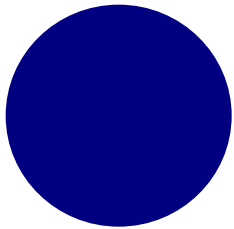




对于递归数据结构，采用递归的方法编写算法既方便又有效。例如，求一个不带头结点的单链表L的所有data域（假设为int型）之和的递归算法如下：

```
int Sum(LinkList *L)
{   if (L==NULL)
        return 0;
    else
        return(L->data+Sum(L->next));
}
```



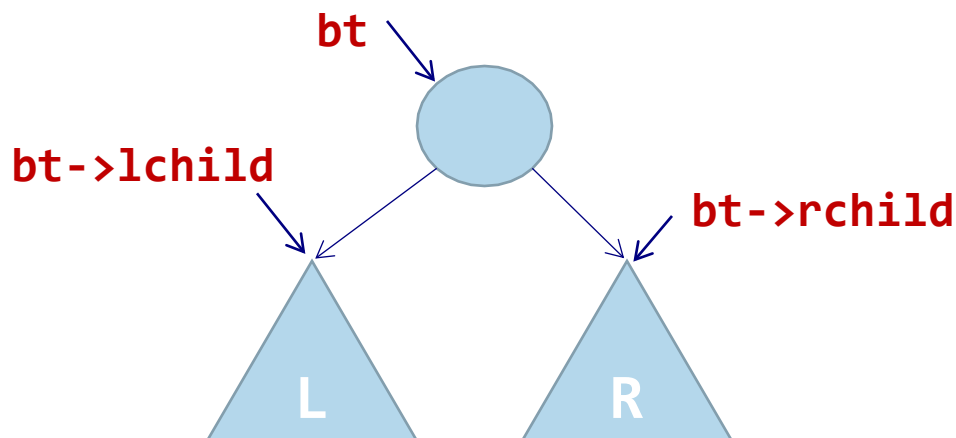


**【例】** 分析二叉树的二叉链存储结构的递归性，设计求非空二叉链bt中所有结点值之和的递归算法，假设二叉链的data域为int型。



**解：**二叉树采用二叉链存储结构，其结点类型定义如下：

```
typedef struct BNode
{
    int data;
    struct BNode *lchild, *rchild;
} BNode;           //二叉链结点类型
```



```
int Sumbt(BNode *bt)           //求二叉树bt中所有结点值之和
{
    if (bt->lchild==NULL && bt->rchild==NULL)
        return bt->data;       //只有一个结点时返回该结点值
    else
        return Sumbt(bt->lchild)+ Sumbt(bt->rchild)+bt->data); //否则返回左、右子树结点值之和加上根结点值
}
```

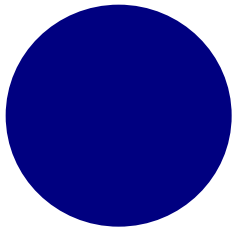
### 3. 问题的求解方法是递归的

有些问题的解法是递归的，典型的有Hanoi问题求解。



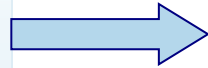
盘片移动时必须遵守以下规则：每次只能移动一个盘片；盘片可以插在X、Y和Z中任一塔座；任何时候都不能将一个较大的盘片放在较小的盘片上。

设计递归求解算法，并将其转换为非递归算法。

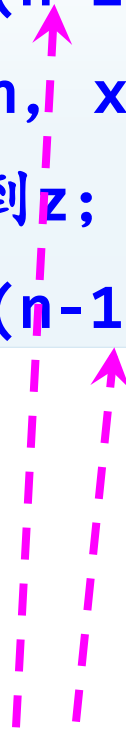
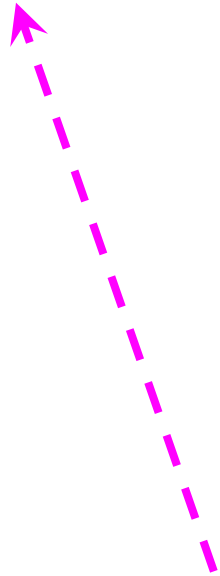


设 $\text{Hanoi}(n, x, y, z)$ 表示将 $n$ 个盘片从 $x$ 通过 $y$ 移动到 $z$ 上，递归分解的过程是：

$\text{Hanoi}(n, x, y, z)$



```
Hanoi(n-1, x, z, y);  
move(n, x, z):将第n个圆盘  
从x移到z;  
Hanoi(n-1, y, x, z)
```



“大问题”转化为若干个“小问题”求解



## 2.1.3 递归模型

递归模型是递归算法的抽象，它反映一个递归问题的递归结构。例如前面的递归算法对应的递归模型如下：

```
fun(1)=1                                (1)
fun(n)=n*fun(n-1)    n>1                (2)
```

递归出口

递归体

其中，第一个式子给出了递归的终止条件，第二个式子给出了 $\text{fun}(n)$ 的值与 $\text{fun}(n-1)$ 的值之间的关系，我们把第一个式子称为**递归出口**，把第二个式子称为**递归体**。

一般地，一个递归模型是由递归出口和递归体两部分组成，前者确定递归到何时结束，后者确定递归求解时的递推关系。

递归出口的一般格式如下：

$$f(s_1)=m_1 \quad (2.1)$$

这里的 $s_1$ 与 $m_1$ 均为常量，有些递归问题可能有几个递归出口。


递归体的一般格式如下：

$$f(s_{n+1})=g(f(s_i), f(s_{i+1}), \dots, f(s_n), c_j, c_{j+1}, \dots, c_m) \quad (2.2)$$

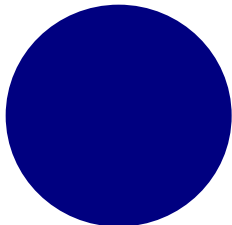


其中， $n$ 、 $i$ 、 $j$ 和 $m$ 均为正整数。这里的 $s_{n+1}$ 是一个递归“大问题”， $s_i$ 、 $s_{i+1}$ 、 $\dots$ 、 $s_n$ 为递归“小问题”， $c_j$ 、 $c_{j+1}$ 、 $\dots$ 、 $c_m$ 是若干个可以直接（用非递归方法）解决的问题， $g$ 是一个非递归函数，可以直接求值。

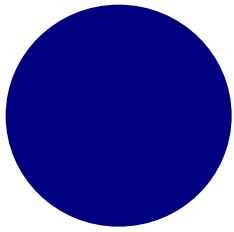


## 2.1.4 递归算法的执行过程

- 一个正确的递归程序虽然每次调用的是相同的子程序，但它的参量、输入数据等均有变化。
  - 在正常的情况下，随着调用的不断深入，必定会出现调用到某一层的函数时，不再执行递归调用而终止函数的执行，遇到递归出口便是这种情况。
- 



- 
- 递归调用是函数嵌套调用的一种特殊情况，即它是调用自身代码。也可以把每一次递归调用理解成调用自身代码的一个复制件。
  - 由于每次调用时，它的参量和局部变量均不相同，因而也就保证了各个复制件执行时的独立性。
- 
- 



- 系统为每一次调用开辟一组存储单元，用来存放本次调用的返回地址以及被中断的函数的参量值。
- 这些单元以系统栈的形式存放，每调用一次进栈一次，当返回时执行出栈操作，把当前栈顶保留的值送回相应的参量中进行恢复，并按栈顶中的返回地址，从断点继续执行。



对于例2.1的递归算法，求5!即执行fun(5)时内部栈的变化及求解过程如下：

```
void main()  
{ printf("%d\n", fun(5)); }
```

fun(5)调用：进栈

5	<u>fun(4)</u> *5
---	------------------

*n*

函数值

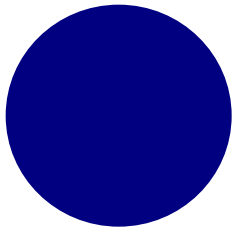
fun(4)调用：进栈

4	fun(3)*4
5	fun(4)*5


fun(3)调用：进栈

3	fun(2)*3
4	fun(3)*4
5	fun(4)*5

```
int fun(int n)  
{ if (n==1) return(1);  
  
  else  
  
    return(fun(n-1)*n);  
  
}
```




fun(2)调用：进栈




2	fun(1)*2
3	fun(2)*3
4	fun(3)*4
5	fun(4)*5

fun(1)调用：进栈并求值




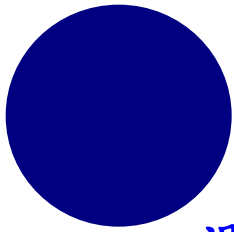
1	1
2	fun(1)*2
3	fun(2)*3
4	fun(3)*4
5	fun(4)*5

退栈1次并求fun(2)值



2	1*2=2
3	fun(2)*3
4	fun(3)*4
5	fun(4)*5






退栈1次并求fun(3)值



3	$2 * 3 = 6$
4	$\text{fun}(3) * 4$
5	$\text{fun}(4) * 5$

退栈1次并求fun(4)值



4	$6 * 4 = 24$
5	$\text{fun}(4) * 5$

退栈1次并求fun(5)值



5	$24 * 5 = 120$
---	----------------

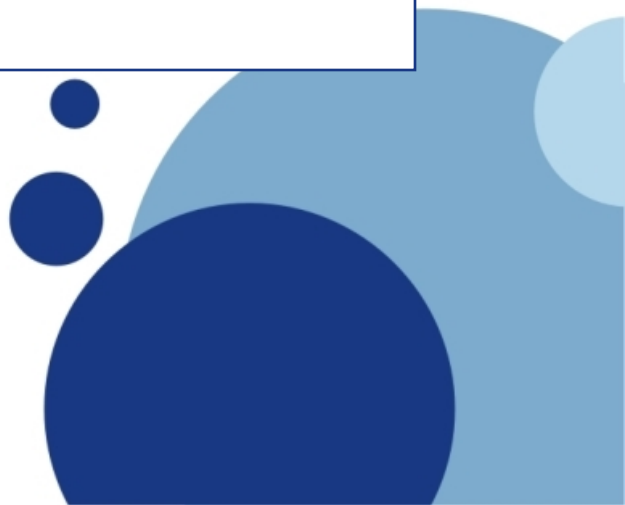


退栈1次并输出120



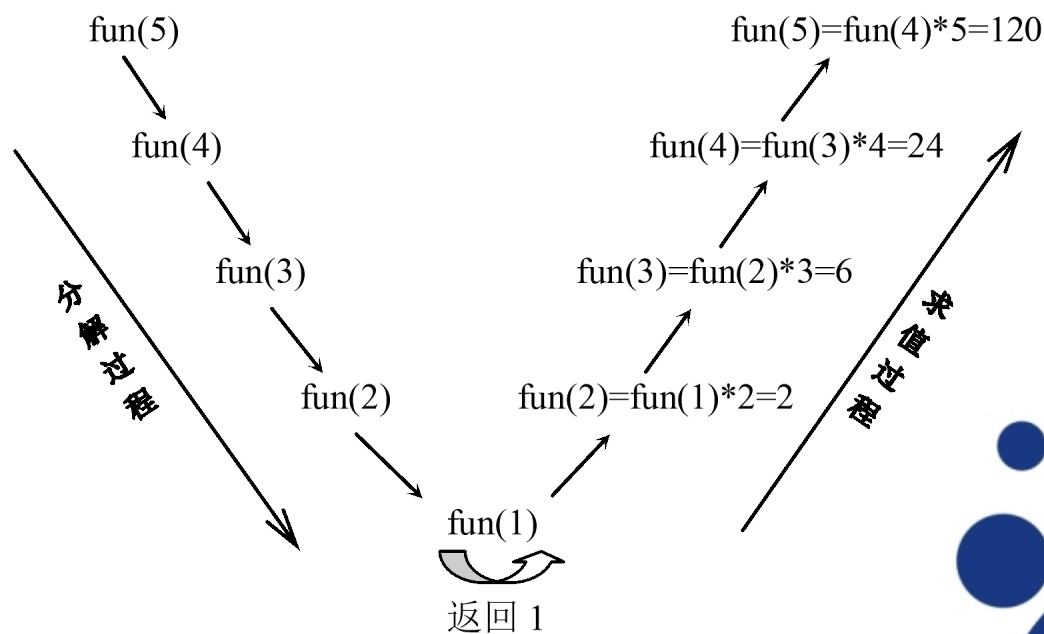


从以上过程可以得出：

- 每递归调用一次，就需进栈一次，最多的进栈元素个数称为递归深度，当 $n$ 越大，递归深度越深，开辟的栈空间也越大。
  - 每当遇到递归出口或完成本次执行时，需退栈一次，并恢复参量值，当全部执行完毕时，栈应为空。
- 

归纳起来，递归调用的实现是分两步进行。

- 第一步是分解过程，即用递归体将“大问题”分解成“小问题”，直到递归出口为止；
- 第二步的求值过程，即已知“小问题”，计算“大问题”。前面的  $\text{fun}(5)$  求解过程如下所示。





## 2.2递归算法设计

### 2.2.1 递归算法设计的一般步骤

递归算法设计先要给出**递归模型**，再转换成对应的C/C++语言函数。







**Important!**

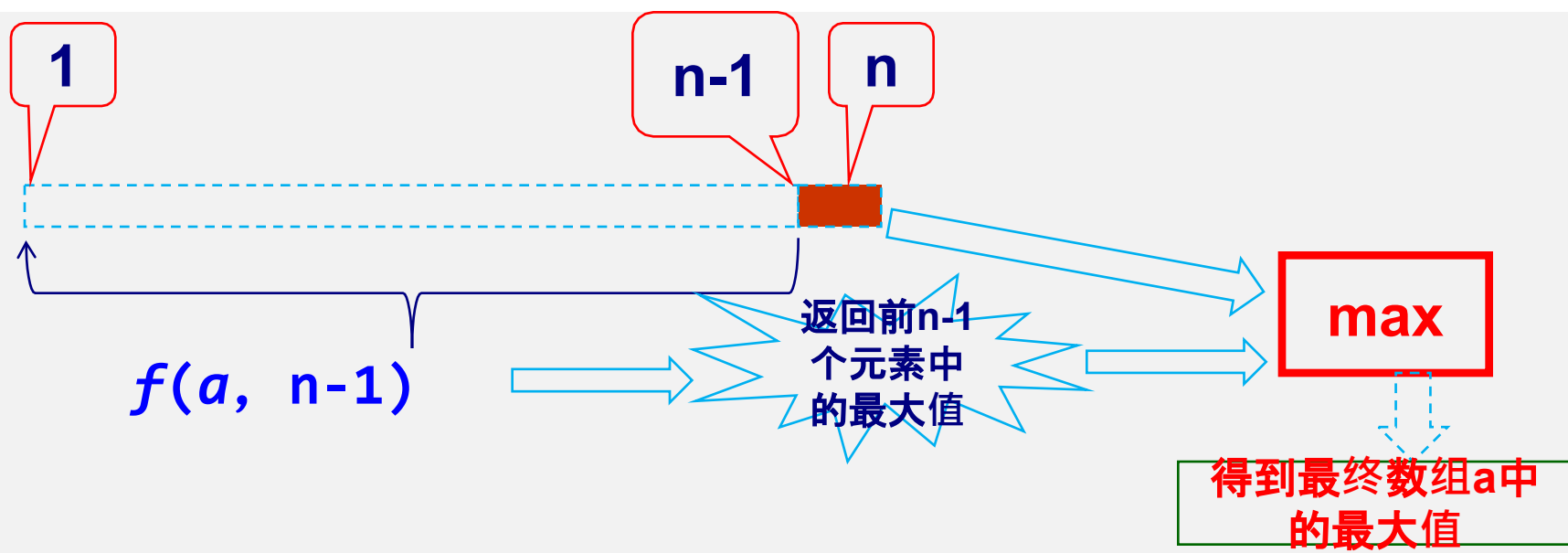
获取递归模型的步骤如下：

- (1) 对原问题 $f(s_n)$ 进行分析，抽象出合理的“小问题” $f(s_{n-1})$ （与数学归纳法中假设 $n=k-1$ 时等式成立相似）；
- (2) 假设 $f(s_{n-1})$ 是可解的，在此基础上确定 $f(s_n)$ 的解，即给出 $f(s_n)$ 与 $f(s_{n-1})$ 之间的关系（与数学归纳法中求证 $n=k$ 时等式成立的过程相似）；
- (3) 确定一个特定情况（如 $f(1)$ 或 $f(0)$ ）的解，由此作为递归出口（与数学归纳法中求证 $n=1$ 或 $n=0$ 时等式成立相似）。

【例】用递归法求一个整数数组 $a$ 的最大元素。

解：设 $f(a, n)$ 求解数组 $a$ 中前 $n$ 个元素即 $a[1..n]$ 中的最大元素，则 $f(a, n-1)$ 求解数组 $a$ 中前 $n-1$ 个元素即 $a[1..n-1]$ 中的最大元素，前者为“规模为 $n$ 的大问题”，后者为“规模为 $n-1$ 的小问题”。

假设 $f(a, n-1)$ 已求出，则有 $f(a, n) = \text{MAX}\{f(a, n-1), a[n]\}$ 。递归方向是朝 $a$ 中元素减少的方向推进，当 $a$ 中只有一个元素时，该元素就是最大元素，所以 $f(a, 1) = a[1]$ 。





由此得到递归模型如下：

$$f(a, n) = a[1]$$

当  $n=1$  时

$$f(a, n) = \text{MAX}\{f(a, n-1), a[n]\}$$

当  $n>1$  时

对应的递归算法如下：

```
int fmax(int a[], int n)
{
    if (n==1)
        return a[1];
    else
        return(max(fmax(a, n-1), a[n]));
}
```

## 设计递归算法求一个数组A[1..n]中的最大值元素。

【算法设计思想】采用二分法将A数组分成A[1..mid]和A[mid+1..n],分别求出这两个部分的最大值max1和max2,之后max1和max2作比较,返回max(max1, max2)为整个数组A[1..n]的最大值。

### 【形式化描述】

Max(A,i,j)表示数组A中从A[i]~A[j]的最大值,递归模型如下:

Max(A, i, j) = A[i]      当i==j时即A中只有一个元素时;

Max(A, i, j) = max{Max(A,i,m),Max(A, m+1,j)}      其他情况,通常m取(i+j)/2

### 【算法描述】

```
int Max(int A[],int i,int j)
{ if(i==j) maxvalue=A[i];
  else{
      mid=(i+j)/2;
      max1=Max(A,i,mid);
      max2=Max(A,mid+1,j);
      maxvalue=(max1>max2?max1:max2);
  }
  rerutn maxvalue;
}
```



## 2.2递归算法设计

### 2.2.2 递归数据结构及其递归算法设计

#### 1. 递归数据结构的定义

采用递归方式定义的数据结构称为**递归数据结构**。在递归数据结构定义中包含的递归运算称为**基本递归运算**。



## 2. 基于递归数据结构的递归算法设计

### 1) 单链表的递归算法设计

在设计不带头结点的单链表的递归算法时：

- ◆ 设求解以L为首结点指针的整个单链表的某功能为“大问题”。
  - 而求解除首结点外余下结点构成的单链表（由L->next标识，而该运算为递归运算）的相同功能为“小问题”。
  - 由大小问题之间的解关系得到递归体。
- ◆ 再考虑特殊情况，通常是单链表为空或者只有一个结点时，这时很容易求解，从而得到递归出口。

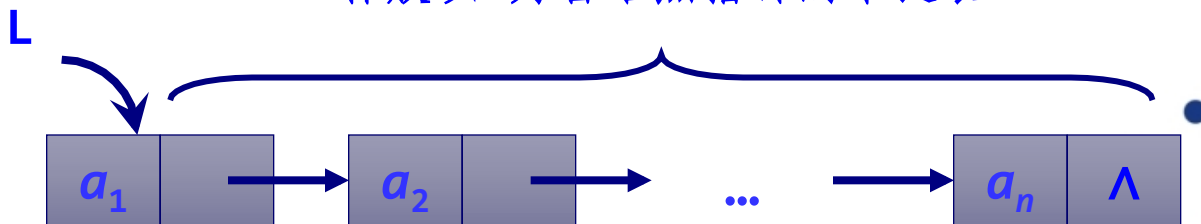
**【例】**有一个不带头结点的单链表L，设计一个算法释放其中所有结点。

**解：**设 $L=\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$ ， $f(L)$ 的功能是释放 $a_1 \sim a_n$ 的所有结点，则 $f(L \rightarrow \text{next})$ 的功能是释放 $a_2 \sim a_n$ 的所有结点，前者是“大问题”，后者是“小问题”。

假设 $f(L \rightarrow \text{next})$ 是已实现，则 $f(L)$ 就可以采用先调用 $f(L \rightarrow \text{next})$ ，然后释放L所指结点来求解。

### 规模大的问题求解

释放以L为首结点指针的单链表



释放以 $L \rightarrow \text{next}$ 为首结点指针的单链表

### 规模小的同类问题求解



对应的递归模型如下：

$f(L) \equiv$  不做任何事件

$f(L) \equiv f(L \rightarrow \text{next});$  释放L结点

当  $L = \text{NULL}$  时

其他情况



```
void DestroyList(LinkNode *&L)
```

```
//释放单链表L中所有结点
```

```
{  if (L!=NULL)
```

```
    { DestroyList(L->next);
```

```
      free(L);
```

```
    }
```

```
}
```

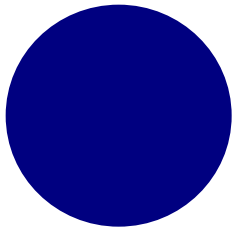


2、设L为不带头结点的单链表，实现从尾到头反向输出链表中每个结点的值。



思考：

- 若L为NULL，则什么也不做。
- 若L非空，则一个长度为n的单链表的逆序输出可以转化为：
  - 将由L->next引领的长度为n-1的单链表逆序输出；
  - 输出L->data；
- 如上图：  
因为：L非空，
  - 则先逆序输出（L->next）开头的单链表（递归调用）即：  
10, 7, 6, 5, 2
  - 输出L的data即1
- 最终得到整个单链表的逆序输出。



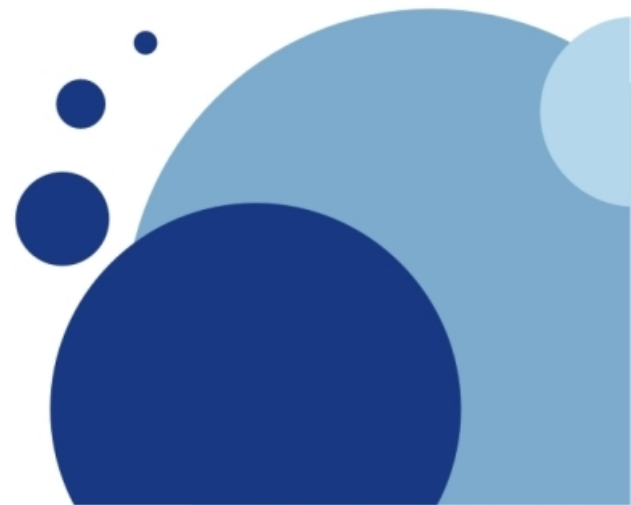
# 递归函数设计



逆序输出单链表中结点的值。

【算法描述】

```
void OutputFromTail(LinkList L)
{
    if(L!=NULL)
    {OutputFromTail(L->next);
      printf(L->data);
    }
}
```



## 2. 基于递归数据结构的递归算法设计

### 2) 二叉树的递归算法设计

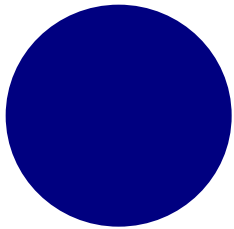
二叉树是一种典型的递归数据结构，当一棵二叉树采用二叉链 $b$ 存储时：

设求解以 $b$ 为根结点的整个二叉树的某功能为“大问题”。转化为：

求解其左、右子树的相同功能为“小问题”。

由大小问题之间的解关系得到递归体。

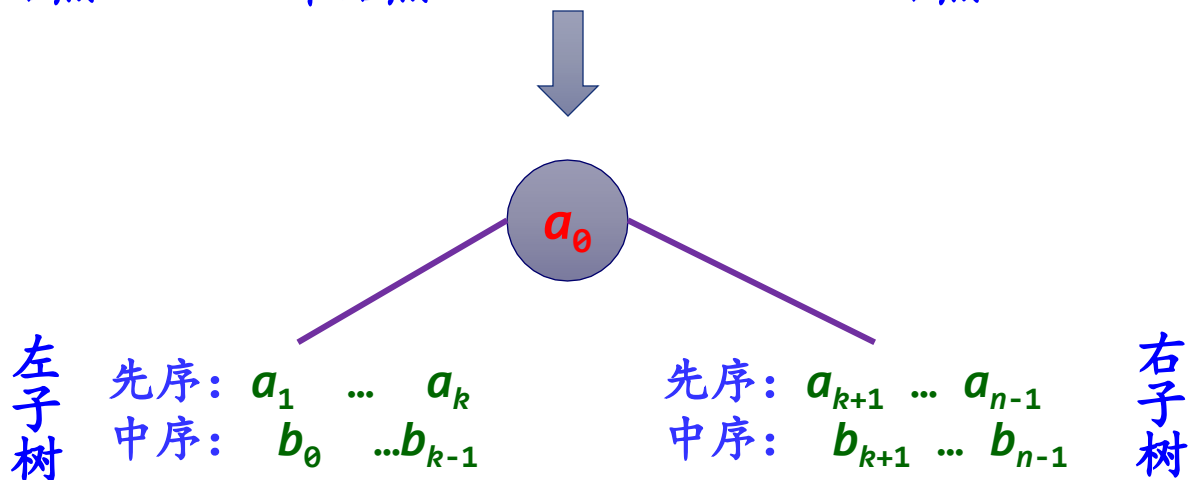
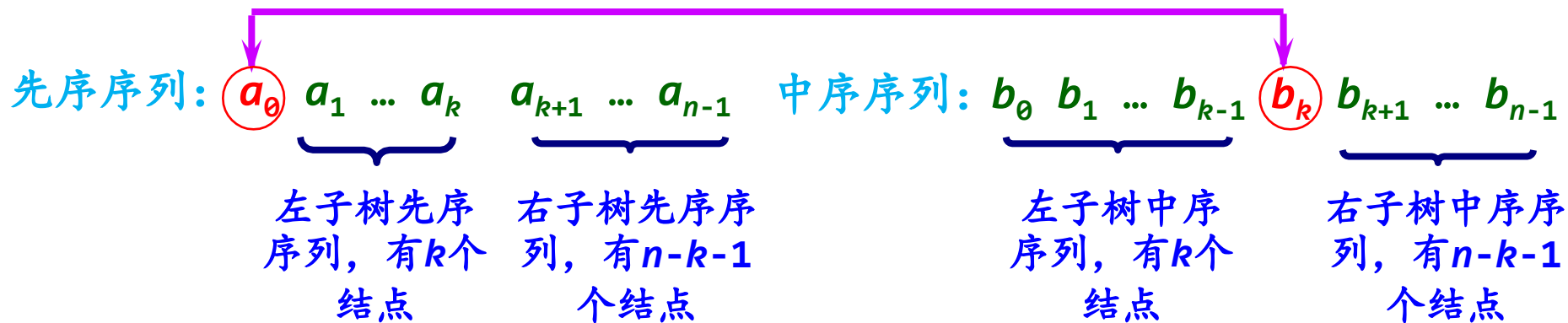
再考虑特殊情况，通常是二叉树为空或者只有一个结点时，这时很容易求解，从而得到递归出口。



**【例】** 对于含 $n$  ( $n>0$ ) 个结点的二叉树，所有结点值为int类型，设计一个算法由其先序序列 $a$ 和中序序列 $b$ 创建对应的二叉链存储结构。



通过根结点 $a_0$ 在中序序列中找到 $b_k$  (即与 $a_0$ 相等)



```

BTreeNode *CreateBTree(ElemType pre[],ElemType in[],int n)
//由先序序列pre[0..n-1]和中序序列in[0..n-1]建立二叉链存储结构bt
{
    int k;
    if (n<=0) return NULL;
    ElemType root=pre[0];           //根结点值
    BTreeNode *bt=(BTreeNode *)malloc(sizeof(BTreeNode));
    bt->data=root;
    for (k=0;k<n;k++)              //在in中查找in[k]=root的根结点
        if (in[k]==root)
            break;
    bt->lchild=CreateBTree(pre+1,in,k); //递归创建左子树
    bt->rchild=CreateBTree(pre+k+1,in+k+1,n-k-1); //递归创建右子树

    return bt;
}

```



## 2.3递归算法设计示例

青蛙跳台阶问题：一只青蛙一次可以跳上**1**级台阶，也可以跳上**2**级。编写代码求青蛙跳上一个**n**级的台阶，总共有多少种跳法？

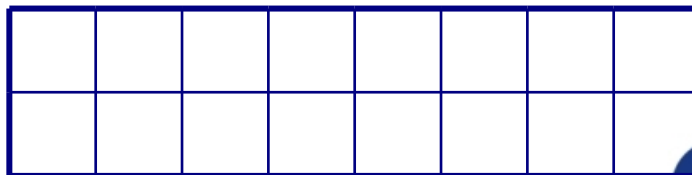
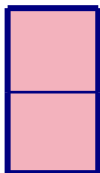
- 拓展
- 若条件改为：一只青蛙一次可以跳上**1**级台阶，也可以跳上**2**级，也可以跳上**3**级，。。。。也可以跳上**n**级。编写代码求青蛙跳上一个**n**级的台阶，总共有多少种跳法？
- **Tips:考虑递归思想分析问题**

## 2.3递归算法设计示例

3、瓷砖覆盖问题：用一个 $2 \times 1$ 的小矩形横着或竖着去覆盖更大的矩形。如下图

- 具体：用8个 $2 \times 1$ 小矩形横着或竖着去覆盖 $2 \times 8$ 的大矩形，覆盖方法有多少种？
- 编写代码求用 $2 \times 1$ 小矩形横着或竖着去覆盖 $2 \times n$ 的大矩形。输出总共有多少种覆盖方法。

**Tips:**考虑递归思想分析问题





## 2.3递归算法设计示例

### —— 集合的全排列问题

设  $R = \{r_1, r_2, \dots, r_n\}$  是要进行排列的  $n$  个元素，显然一共有  $n!$  种排列。

令  $R_i = R - \{r_i\}$ 。集合  $X$  中元素的全排列记为  $perm(X)$ ，则  $(r_i)perm(X)$  表示在全排列  $perm(X)$  的每一个排列前加上前缀  $r_i$  得到的排列。

$R$  的全排列可归纳定义如下：

当  $n=1$  时， $perm(R) = (r)$ ，其中  $r$  是集合  $R$  中唯一的元素；

当  $n>1$  时， $perm(R)$  由  $(r_1)perm(R_1)$ ， $(r_2)perm(R_2)$ ， $\dots$ ， $(r_n)perm(R_n)$  构成。

依此递归定义，可设计产生  $perm(R)$  的递归算法

求 $r_1-r_n$ 的全排列Perm (R)



求除 $r_1$ 外剩余元素的全排列Perm (R1)



求除 $r_2$ 外剩余元素的全排列Perm (R2)



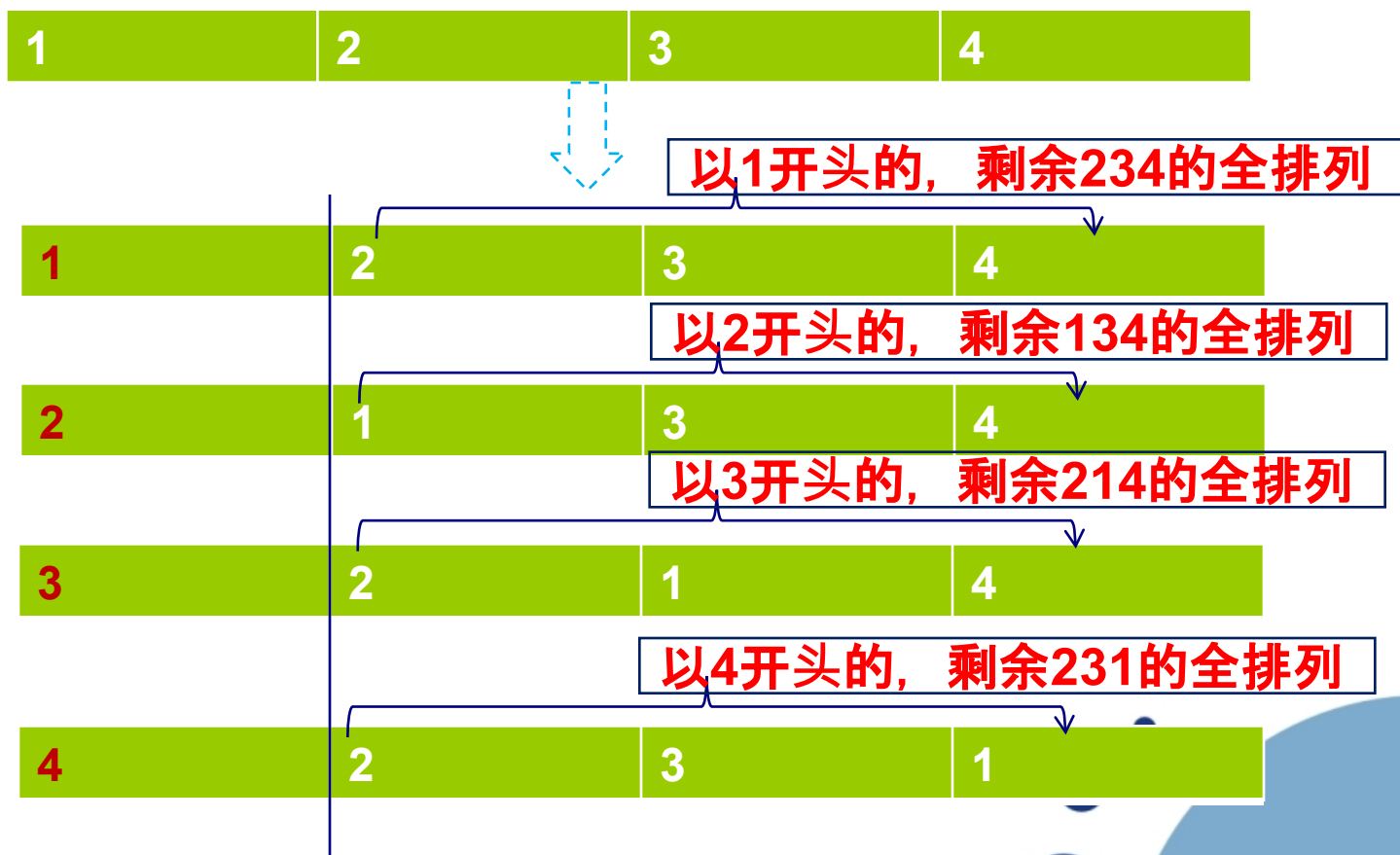
求除 $r_3$ 外剩余元素的全排列Perm (R3)



求除 $r_n$ 外剩余元素的全排列Perm (Rn)



## 例：求1234的全排列



将求取1234（4个元素）全排列的问题转换为：分别取1234交换到第一个位置作为“开头”，求取剩余元素（3个）的全排列问题（递归体）  
当只有一个元素的时候其全排列就是该元素本身（递归出口）



例：求1234的全排列

r1=1的排列	r2=2的排列	r3=3的排列	r4=4的排列
1 2 3 4 1 2 4 3 1 3 2 4 1 3 4 2 1 4 3 2 1 4 2 3	2 1 3 4 2 1 4 3 2 3 1 4 2 3 4 1 2 4 3 1 2 4 1 3	3 2 1 4 3 2 4 1 3 1 2 4 3 1 4 2 3 4 1 2 3 4 2 1	4 2 3 1 4 2 1 3 4 3 2 1 4 3 1 2 4 1 3 2 4 1 2 3

# 全排列问题的递归算法

//产生从元素 $k \sim m$ 的全排列，作为前 $k-1$ 个元素的后缀。

初始调用时 $k=0, m=n-1$

```
void Perm(int list[], int k, int m)
```

```
{
```

```
    if(k==m)           //构成了一次全排列，输出结果
```

```
    {
```

```
        for(int i=0;i<=m;i++)
```

```
            cout<<list[i]<<" ";
```

```
        cout<<endl;
```

```
    }
```

```
    else
```

```
        //在数组list中，产生从元素 $k \sim m$ 的全排列
```

```
        for(int j=k;j<=m;j++)
```

```
        {
```

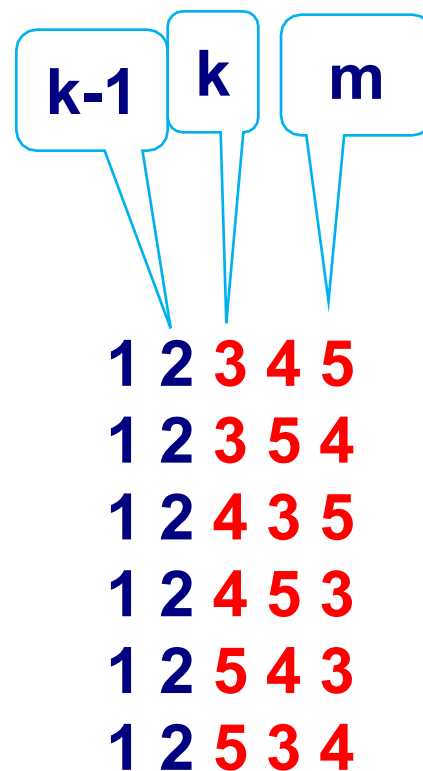
```
            swap(list[k],list[j]);
```

```
            Perm(list,k+1,m);
```

```
            swap(list[k],list[j]);
```

```
        }
```

```
}
```



# 递归算法设计示例

## —— 整数划分问题

- 整数划分问题是算法中的一个经典命题之一。把一个正整数 $n$ 表示成一系列正整数之和：

$$n = n_1 + n_2 + \cdots + n_k \quad (\text{其中, } n_1 \geq n_2 \geq \cdots \geq n_k \geq 1, k \geq 1)$$

- 正整数 $n$ 的这种表示称为正整数 $n$ 的划分。正整数 $n$ 的不同划分个数称为正整数 $n$ 的划分数，记作  $p(n)$ 。
  - 正整数6有如下11种不同的划分，所以  $p(6) = 11$ 。

6

5+1

4+2, 4+1+1

3+3, 3+2+1, 3+1+1+1

2+2+2, 2+2+1+1, 2+1+1+1+1

1+1+1+1+1+1

## 2.3递归算法设计示例——整数划分问题

如果 $\{n_1, n_2, \dots, n_i\}$ 中的最大加数 $s$ 不超过 $m$ ，即 $s = \max(n_1, n_2, \dots, n_i) \leq m$ ，则称它属于 $n$ 的一个 $m$ 划分。我们记 $n$ 的 $m$ 划分的个数为 $f(n, m)$ 。该问题就转化为求 $n$ 的所有划分个数 $f(n, n)$ 。我们可以建立 $f(n, m)$ 的递归关系：

1、 $f(1, m) = 1, m \geq 1$

当 $n=1$ 时，不论 $m$ 的值为多少（ $m > 0$ ），只有一种划分即1个1。

2、 $f(n, 1) = 1, n \geq 1$

当 $m=1$ 时，不论 $n$ 的值为多少（ $n > 0$ ），只有一种划分即 $n$ 个1：

$$n = \overbrace{1+1+\dots+1}^n$$

3、 $f(n, m) = f(n, n), m \geq n$

最大加数 $s$ 实际上不能超过 $n$ 。例如， $f(3, 5) = f(3, 3)$ 。

4、 $f(n, n) = 1 + f(n, n-1)$

正整数 $n$ 的划分是由 $s=n$ 的划分和 $s \leq n-1$ 的划分构成。例如， $f(6, 6) = 1 + f(6, 5)$ 。

5、 $f(n, m) = f(n, m-1) + f(n-m, m), n > m > 1$

正整数 $n$ 的最大加数 $s$ 不大于 $m$ 的划分，是由 $s=m$ 的划分和 $s \leq m-1$ 的划分组成。

## 2.3递归算法设计示例

### —— 整数划分问题

正整数 $n$ 的划分数 $p(n)=f(n,n)$

$$f(n, m) = \begin{cases} 1 & n = 1, m = 1 \\ f(n, n) & n < m \\ 1 + f(n, n-1) & n = m \\ f(n, m-1) + f(n-m, m) & n > m > 1 \end{cases}$$

$$f(6, 4) = f(6, 3) + f(2, 4) = f(6, 3) + f(2, 2)$$

$f(6,4)=9$	$f(6,3)=7$	$f(2,2)=2$
<b>4+2, 4+1+1</b> <b>3+3, 3+2+1, 3+1+1+1</b> <b>2+2+2, 2+2+1+1,</b> <b>2+1+1+1+1</b> <b>1+1+1+1+1+1</b>	<b>3+3, 3+2+1, 3+1+1+1</b> <b>2+2+2, 2+2+1+1,</b> <b>2+1+1+1+1</b> <b>1+1+1+1+1+1</b>	<b>4+2, 4+1+1</b> <b>(实际上是2的划分)</b>



## 2.3递归算法设计示例

### —— 整数划分问题

正整数 $n$ 的划分数 $p(n)=f(n,n)$

$$f(n, m) = \begin{cases} 1 & n = 1, m = 1 \\ f(n, n) & n < m \\ 1 + f(n, n-1) & n = m \\ f(n, m-1) + f(n-m, m) & n > m > 1 \end{cases}$$

#### 算法3.4 正整数 $n$ 的划分算法

```
int split(int n,int m)
```

```
{
```

```
    if(n==1||m==1) return 1;
```

```
    else if (n<m) return split(n,n);
```

```
    else if(n==m) return split(n,n-1)+1;
```

```
    else return split(n,m-1)+split(n-m,m);
```

```
}
```



## 思考题

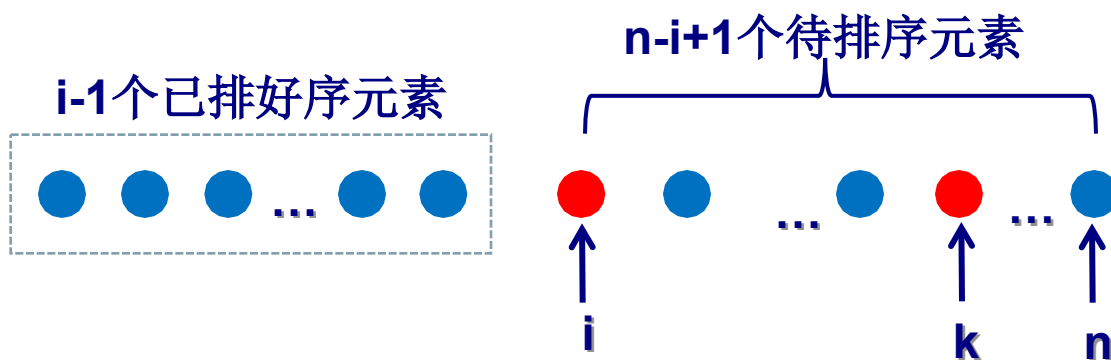
对于给定的含有 $n$ 个元素的数组 $a$ ，分别采用简单选择排序和冒泡排序方法，设计基于递归算法进行按元素值递增排序。



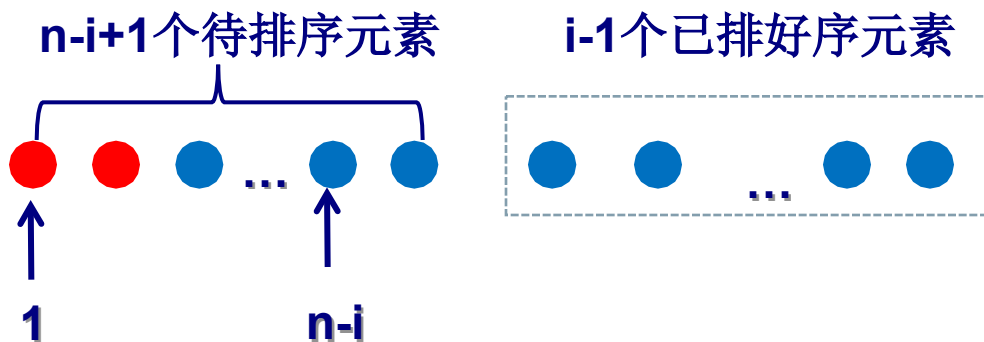
## 思考题

对于给定的含有 $n$ 个元素的数组 $a$ ，分别采用简单选择排序和冒泡排序方法，基于递归对其按元素值递增排序。

### 简单选择排序

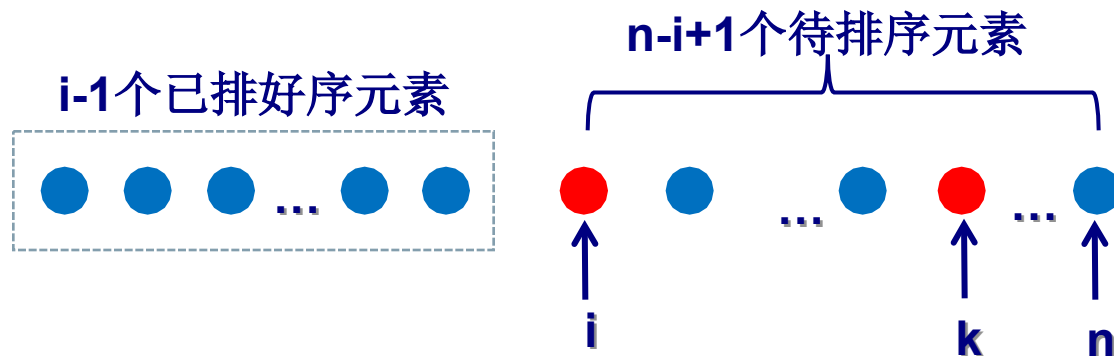


### 冒泡排序



## 思考题

### 【递归的简单选择排序】



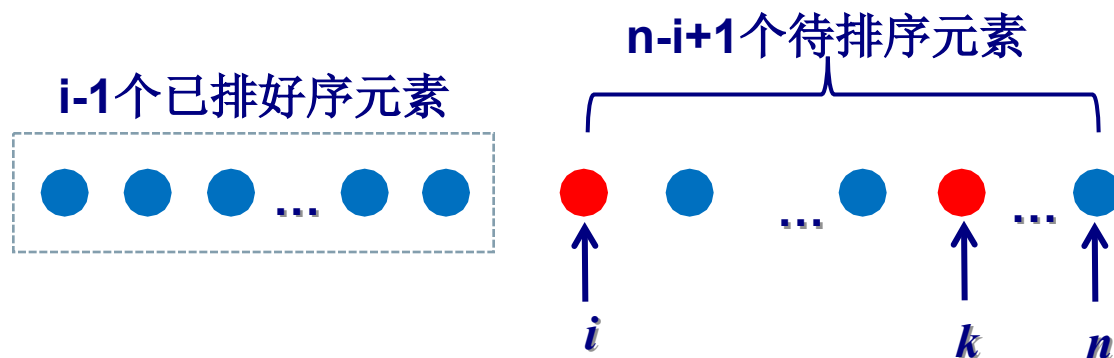
“大问题”：  $f(a, i, n)$  用于对  $a[i..n]$  元素序列（共  $n-i+1$  个元素）进行简单选择排序。

“小问题”：  $f(a, i+1, n)$  用于对  $a[i+1..n]$  元素序列（共  $n-i$  个元素）进行简单选择排序。

当  $i=n$  时所有元素有序，算法结束。

## 思考题

## 【递归的简单选择排序】



$f(a, i, n) \equiv$  不做任何事情, 算法结束  
 $f(a, i, n) \equiv$  通过简单比较挑选  $a[i..n]$  中的最小元素  $a[k]$  放在  $a[i]$  处;  
然后, 继续  $f(a, i+1, n)$ ;

当  $i=n$   
否则



## 【递归的简单选择排序】

```
void SelectSort(int a[], int i, int n) //首次调用时: i为1
{   int j, k;
    if (i==n) return;                //满足递归出口条件

    else
    {   k=i;                          //k记录a[i..n]中最小元素的下标
        for (j=i+1; j<=n; j++)        //在a[i..n]中找最小元素
            if (a[j]<a[k])
                k=j;
        if (k!=i)                    //若最小元素不是a[i]
            swap(a[i], a[k]);         //a[i]和a[k]交换

        SelectSort(a, i+1, n);
    }
}
```

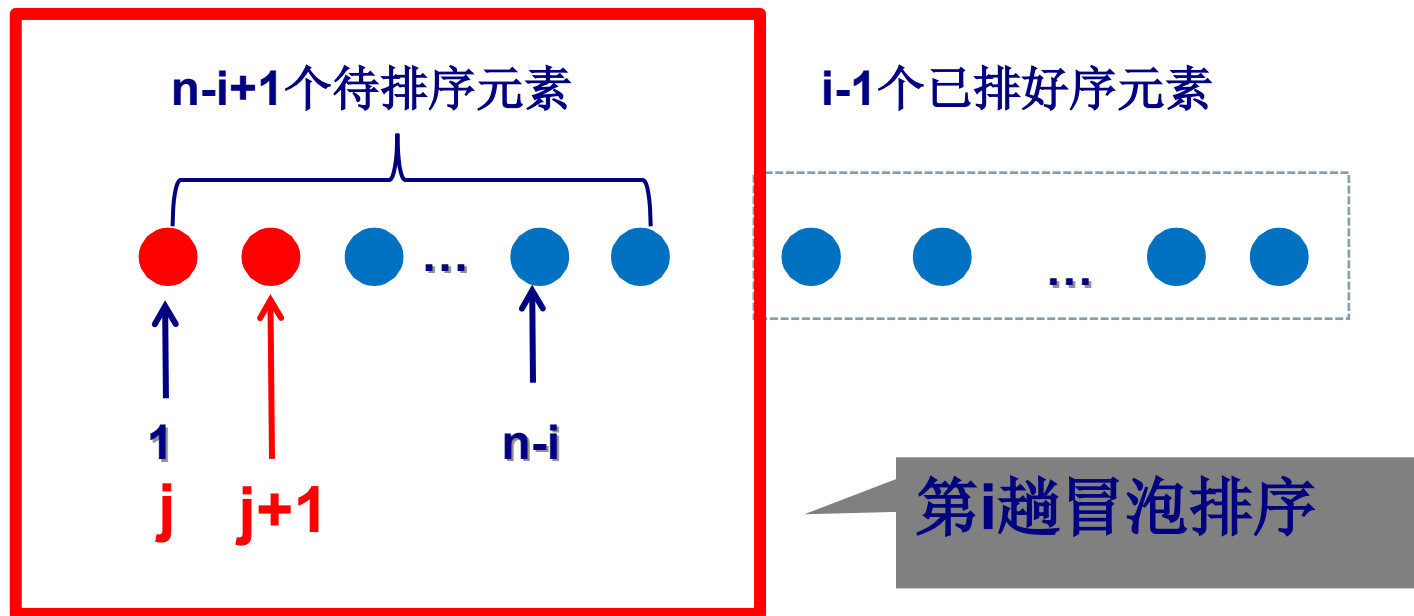
## 思考题

### 【递归的冒泡排序】

大问题：设 $f(a, i, n)$ 用于对 $a[1..n-i+1]$ 元素序列（共 $n-i+1$ 个元素）进行冒泡排序（ $i$ 表示排序的趟数， $i=1\sim n-1$ ）

小问题： $f(a, i+1, n)$ 用于对 $a[1..n-i]$ 元素序列（共 $n-i$ 个元素）进行冒泡排序。

当 $i=n$ 时，所有元素有序，算法结束。





## 【递归的冒泡排序】

```
void BubbleSort(int a[], int i, int n) //i初值为1
{   int j;
    bool exchange;
    if (i==n) return;                //满足递归出口条件

    else
    {   exchange=false;                //置exchange为false
        for (j=1;j<=n-i;j++)
            if (a[j]>a[j+1])           //当相邻元素反序时
            {   swap(a[j],a[j+1]);    //发生交换置exchange为true
                exchange=true;
            }
        if (exchange==false)          //未发生交换时直接返回
            return;
        else                           //发生交换时继续递归调用
            BubbleSort(a, i+1, n);
    }
}
```



## 2.4\* 递归算法转化非递归算法

把递归算法转化为非递归算法有如下两种基本方法：

(1) 直接用循环结构的算法替代递归算法。

(2) 用栈模拟系统的运行过程，通过分析只保存必须保存的信息，从而用非递归算法替代递归算法。（例：阶乘）

第（1）种是直接转化法，不需要使用栈。第（2）种是间接转化法，需要使用栈。（例：树、图的遍历）

## 2.5递归算法分析

当一个算法包含对自身的递归调用过程时，该算法的运行时间复杂度可用递归方程进行描述，求解该递归方程，可得到对该算法时间复杂度的函数度量。

递归方程的求解一般可采用如下方法：

- (1) 替换法
- (2) 用特征方程求解递归方程
- (3) 递归树法
- (4) 主方法

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

替换方法的最简单方式为：根据递归规律，将递归公式通过方程展开、反复代换子问题的规模变量，通过多项式整理，如此类推，从而得到递归方程的解。





## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

例:汉诺塔算法（见例2.5）的时间复杂度分析。

假设汉诺塔算法的时间复杂度为 $T(n)$ ，例2.5的算法递归方程为：

$$T(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ 2T(n-1) + 1 & n > 1 \end{cases}$$



## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

利用替换法求解该方程:

$$T(n) = 2T(n-1) + 1$$

$$= 2(2T(n-2) + 1) + 1$$

$$= 2^2 T(n-2) + 2 + 1$$

$$= 2^2 (2T(n-3) + 1) + 2 + 1$$

.....

$$= 2^{k-1} (2T(n-k) + 1) + 2^{k-2} + \dots + 2 + 1$$

$$= 2^{n-2} (2T(1) + 1) + 2^{n-2} + \dots + 2 + 1$$

$$= 2^{n-1} + \dots + 2 + 1$$

$$= 2^n - 1$$

得到该算法的时间复杂度  $T(n) = O(2^n)$

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

例2.7 2-路归并排序的递归算法分析。

假设初始序列含有 $n$ 个记录，首先将这 $n$ 个记录看成 $n$ 个有序的子序列，每个子序列的长度为1，然后两两归并，得到 $\lceil n/2 \rceil$ 个长度为2（ $n$ 为奇数时，最后一个序列的长度为1）的有序子序列；在此基础上，再对长度为2的有序子序列进行两两归并，得到若干个长度为4的有序子序列；如此重复，直至得到一个长度为 $n$ 的有序序列为止。

这种方法被称作2-路归并排序。

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

二路归并排序算法的递归方程为：

$$T(n) = \begin{cases} C_1, & n = 1, \quad \text{二次归并} \\ 2T\left(\frac{n}{2}\right) + C_2n, & n > 1 \end{cases}$$

当 $n > 1$ 时，利用替换法，可得：

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + C_2n \\ &= 2\left[2T\left(\frac{n}{2^2}\right) + C_2\left(\frac{n}{2}\right)\right] + C_2n \\ &= 2^2T\left(\frac{n}{2^2}\right) + 2C_2n \\ &= 2^2\left(2T\left(\frac{n}{2^3}\right) + C_2\left(\frac{n}{2^2}\right)\right) + 2C_2n \\ &= 2^3\left(\frac{n}{2^3}\right) + 3C_2n \\ &= 2^kT\left(\frac{n}{2^k}\right) + kC_2n \end{aligned}$$

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

取  $n=2^k$  则  $\forall n \ 2^i \leq n \leq 2^{i+1} \ T(n) = nC_1 + C_2 n \cdot \log_2 n$

(当  $n$  为奇数时, 即  $n=2^k-1$  可用  $T(\frac{n+1}{2})+T(\frac{n-1}{2})$

替代  $2T(\frac{n}{2})$  )

从而,  $T(n) = 2^k T(\frac{n}{2^k}) + kC_2 n = O(n \log_2 n)$

即二次归并排序的算法时间复杂度为

$$T(n) = O(n \log_2 n)$$

可将上述递归方程推广至一般形式, 可记为:

$$\begin{cases} T(n) = aT(\frac{n}{b}) + d(n) & n > 1 \\ T(1) = 1 & n = 1 \end{cases}$$



可将上述递归方程推广至一般形式，  
即不一定是2路归并，可能是多（a）路归并：

$$\begin{cases} T(n) = aT(\frac{n}{b}) + d(n) & n > 1 \\ T(1) = 1 & n = 1 \end{cases}$$

## 2.5 递归算法分析

### 1. 替换方法

对该方程通过替换法求解：

$$\begin{aligned}T(n) &= aT\left(\frac{n}{b}\right) + d(n) \\&= a\left[aT\left(\frac{n}{b^2}\right) + d\left(\frac{n}{b}\right)\right] + d(n) \\&= a^2\left[aT\left(\frac{n}{b^3}\right) + d\left(\frac{n}{b^2}\right)\right] + ad\left[\frac{n}{b}\right] + d(n) \\&= a^3T\left(\frac{n}{b^3}\right) + a^2d\left(\frac{n}{b^2}\right) + ad\left(\frac{n}{b}\right) + d(n) \\&\dots \quad \dots \quad \dots \\&= a^iT\left(\frac{n}{b^i}\right) + \sum_{j=0}^{i-1} a^j d\left(\frac{n}{b^j}\right)\end{aligned}$$

由  $n = b^k$  可得到解一般形式为：

$$T(n) = a^k T(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j d(b^{k-j})$$

$$T(n) = a^k T\left(\frac{n}{b^k}\right) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j d\left(\frac{n}{b^j}\right)$$

一般设  $n = b^k$ , 则  $k = \log_b n$ , 可得到解一般形式为:

$$\begin{aligned} T(n) &= a^k T(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j d(b^{k-j}) \\ &= a^{\log_b n} T(1) + \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} a^j d(b^{\log_b n - j}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T(n) &= 2T\left(\frac{n}{2}\right) + C_2 n \\ &= 2\left[2T\left(\frac{n}{2^2}\right) + C_2\left(\frac{n}{2}\right)\right] + C_2 n \\ &= 2^2 T\left(\frac{n}{2^2}\right) + 2C_2 n \\ &= 2^2 \left(2T\left(\frac{n}{2^3}\right) + C_2\left(\frac{n}{2^2}\right)\right) + 2C_2 n \\ &= 2^3 \left(\frac{n}{2^3}\right) + 3C_2 n \\ &= 2^k T\left(\frac{n}{2^k}\right) + kC_2 n \end{aligned}$$

## 2.5 递归算法分析

### 1. 替换方法

$$a^{\log_b n} = a^{\frac{\log_a n}{\log_a b}} = a^{\log_a n \cdot \log_b a} = n^{\log_b a}$$

情况一：当  $d(n)=c$  (常数) 时，有：

$$T(n) = a^k T(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j d(b^{k-j})$$

$$= a^{\log_b n} T(1) + \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} a^j d(b^{\log_b n - j})$$

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + c \sum_{j=0}^{\log_b n} a^j = O(n^{\log_b a})$$

$$c(a^0 + a^1 + \dots + a^{\log_b n}) = \frac{c(a^{\log_b n + 1} - 1)}{a - 1} < a \cdot a^{\log_b n} - 1$$

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

例：求a[1..n]最大值的递归算法，时间耗费的递归方程为：

$$T(n) = \begin{cases} 1, & n = 1, \\ 2T\left(\frac{n}{2}\right) + 1, & n > 1 \end{cases}$$

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + c \sum_{j=0}^{\log_b n} a^j = O(n^{\log_b a})$$

此时：**a=b=2**,所以：该算法的时间复杂度为 $O(n^{\log_2 2})$   
即为 **$O(n)$**

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

情况二： 当 $d(n) = cn$ ,  $n \approx b^k$ 时，有：

$$\begin{aligned}T(n) &= a^k T(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j d(b^{k-j}) \\&= a^k T(1) + \sum_{j=0}^{k-1} a^j (cn / b^j) \\&= a^k T(1) + cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} (a / b)^j\end{aligned}$$

即该递归方程的解为：

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j$$

其中

$$r = \frac{a}{b}$$

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

推论：当 $d(n)=cn$ 时

$$T(n) = \begin{cases} O(n), a < b & \textcircled{1} \\ O(n \log_b n), a = b & \textcircled{2} \\ O(n \log_b n), a > b & \textcircled{3} \end{cases}$$

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j$$

证明：  
①当 $a < b$ 时， $r < 1$ ， $\sum_{i=0}^{\infty} r^i$  收敛， $cn \sum_{i=0}^{k-1} r^i = O(n)$

$$T(n) = n^{\log_b a} + O(n) = O(n)$$

$$a^{\log_b n} = a^{\frac{\log_a n}{\log_a b}} = a^{\log_a n \cdot \log_b a} = n^{\log_b a}$$

## 2.5 递归算法分析

### 1. 替换方法

推论：当  $d(n)=cn$  时

$$T(n) = \begin{cases} O(n), a < b & \textcircled{1} \\ O(n \log_b n), a = b & \textcircled{2} \\ O(n \log_b n), a > b & \textcircled{3} \end{cases}$$

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j$$

② 当  $a = b$  时，有  $r = 1, cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j = cn \log_b n$

所以  $T(n) = n^{\log_b a} + cn \log_b n = O(n \log_b n)$



## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

例：二路归并排序算法的递归方程为：

$$T(n) = \begin{cases} C_1, & n = 1, \quad \text{二次归并} \\ 2T\left(\frac{n}{2}\right) + C_2n, & n > 1 \end{cases}$$

$$T(n) = n^{\log_b a} + cn \log_b n = O(n \log_b n)$$

二路归并排序中， $a=b=2, d(n)=n; T(n)=O(n \log_2 n)$

## 2.5 递归算法分析

### 1. 替换方法

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j$$

③ 当  $a > b$  时, 则  $T(n) = O(n^{\log_b a})$

$$cn \sum_{j=0}^{\log_b n - 1} r^j = cn \frac{(a/b)^k}{a/b - 1} = c \frac{a^k}{a/b - 1} = O(a^k) = O(n^{\log_b a})$$

$n = b^k$

$$= cb^k \frac{1 - (\frac{a}{b})^k}{1 - \frac{a}{b}} = c \frac{b^k - a^k}{1 - \frac{a}{b}} = c \frac{a^k - b^k}{\frac{a}{b} - 1}$$

$$T(n) = a^{\log_b n} T(1) + O(a^k) = n^{\log_b a} + O(n^{\log_b a}) = O(n^{\log_b a})$$

## 2.5递归算法分析

### 1. 替换方法

$$\begin{cases} T(n) = aT(\frac{n}{b}) + d(n) & n > 1 \\ T(1) = 1 & n = 1 \end{cases}$$

情况一：当 $d(n)=c$  (常数) 时，有： $T(n) = O(n^{\log_b a})$

情况二：当 $d(n) = cn, n \approx b^k$  时，有：

$$T(n) = \begin{cases} O(n), a < b \\ O(n \log_b n), a = b \\ O(n \log_b n), a > b \end{cases}$$

替换法？

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 1$$

真让人头大



## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

- K阶常系数线性齐次递归方程
- K阶常系数线性非齐次递归方程

## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

### K阶常系数线性齐次递归方程

K阶常系数线性齐次递归方程形如：

$$\begin{cases} T(n) = a_1 T(n-1) + a_2 T(n-2) + \dots + a_k T(n-k) \\ T(i) = b_i \quad 0 \leq i \leq k-1 \end{cases}$$

其中， $b_i$ 为常数，第2项为方程初始条件。

在上式中，用 $x^n$ 取代 $T(n)$ ，有：

$$x^n = a_1 x^{n-1} + a_2 x^{n-2} + \dots + a_k x^{n-k}$$

两边分别除以 $x^{n-k}$ ，得：

$$x^k = a_1 x^{k-1} + a_2 x^{k-2} + \dots + a_k$$

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

特征方程如下：

$$x^k - a_1x^{k-1} - a_2x^{k-2} - \dots - a_k = 0$$

解题原理：

- 1) 求解上述特征方程的根，得到递归方程的通解
- 2) 利用递归方程初始条件，确定通解中待定系数，得到递归方程的解

考虑2种情况：

- 1) 特征方程的k个根不相同
- 2) 特征方程有相重的根

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

特征方程的k个根不相同:

假设:  $q_1, q_2, \dots, q_k$  是k个不同的根, 则递归方程的通解为

$$T(n) = c_1 q_1^n + c_2 q_2^n + \dots + c_k q_k^n$$



## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

特征方程的k个根有重根:

假设: r个重根 $q_i, q_{i+1}, \dots, q_{i+r-1}$ , 则递归方程的通解为

$$T(n) = c_1 q_1^n + \dots + c_{i-1} q_{i-1}^n + (c_i + c_{i+1}n + \dots + c_{i+r-1}n^{r-1})q_i^n \\ + \dots + c_k q^k$$

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

前面2种情况下的 $c_1, c_2, \dots, c_k$ 均为待定系数；

将初始条件代入，建立联立方程，确定各个系数具体值，  
得到通解 $f(n)$ 。

例：3阶常系数线性齐次递归方程如下

$$\begin{cases} T(n) = 6T(n-1) - 11T(n-2) + 6T(n-3) \\ T(0) = 0 \\ T(1) = 2 \\ T(2) = 10 \end{cases}$$

根据初始条件  
(已知)，确定  
通解中的系数。

解：特征方程为

$$x^3 - 6x^2 + 11x - 6 = 0$$

得到特征根，  
构造通解

# 2.5递归算法分析

## 2.特征方程解递归方程

改写方程为:

$$x^3 - 3x^2 - 3x^2 + 9x + 2x - 6 = 0$$

因式分解:

$$(x-1)(x-2)(x-3)=0$$

得到特征根:

$$q_1=1, q_2=2, q_3=3$$

递归方程的通解为:

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1q_1^n + c_2q_2^n + c_3q_3^n \\ &= c_1 + c_22^n + c_33^n \end{aligned}$$

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

由初始条件得：

$$\begin{cases} T(0) = c_1 + c_2 + c_3 = 0 \\ T(1) = c_1 + 2c_2 + 3c_3 = 2 \\ T(2) = c_1 + 4c_2 + 9c_3 = 10 \end{cases}$$

得到：  $c_1=0, c_2=-2, c_3=2$

因此，递归方程的解为：

$$T(n) = 2(3^n - 2^n)$$

## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

【例】分析求解Fibonacci数列的递归算法的时间复杂度。

解：对于求Fibonacci数列的递归算法，有以下递归关系式 $T(n)$ ：

$$T(n)=1 \quad \text{当} n=1 \text{或} 2 \text{时}$$

$$T(n)=T(n-1)+T(n-2) \quad \text{当} n>2 \text{时}$$

为了简化解，可以引入额外项 $T(0)=0$ 。其特征方程是 $x^2-x-1=0$ ，求得根为：

$$r_1 = \frac{1+\sqrt{5}}{2}, \quad r_2 = \frac{1-\sqrt{5}}{2}$$

由于 $r_1 \neq r_2$ ，这样递推式的解是 $T(n)=c_1 \left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n + c_2 \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n$

## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

为求 $c_1$ 和 $c_2$ ，求解下面两个联立方程：

$$\begin{aligned} T(0)=0 &= c_1 + c_2, & T(1)=1 &= c_1 \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right) + c_2 \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right) \end{aligned}$$

$$\text{求得： } c_1 = \frac{1}{\sqrt{5}}, \quad c_2 = -\frac{1}{\sqrt{5}}$$

$$\text{所以， } T(n) = \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \approx \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n$$

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

例：3阶常系数线性齐次递归方程如下

$$\begin{cases} T(n) = 5T(n-1) - 7T(n-2) + 3T(n-3) \\ T(0) = 0 \\ T(1) = 2 \\ T(2) = 7 \end{cases}$$

解：特征方程为

$$x^3 - 5x^2 + 7x - 3 = 0$$

改写为：  $x^3 - 5x^2 + 6x + x - 3 = 0$

因式分解：

$$(x-3)(x^2 - 2x+1)=0$$

$$(x-3)(x-1)(x-1)=0$$

## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

得到特征根:

$$q_1=1, q_2=1, q_3=3$$

重根

递归方程的通解为:

$$\begin{aligned} T(n) &= (c_1 + c_2 n)q_1^n + c_3 q_3^n \\ &= c_1 + c_2 n + c_3 3^n \end{aligned}$$

代入初始条件:

$$\begin{cases} T(0) = c_1 + c_3 = 1 \\ T(1) = c_1 + c_2 + 3c_3 = 2 \\ T(2) = c_1 + 2c_2 + 9c_3 = 7 \end{cases}$$



## 2.5.2 递归算法分析: 特征方程解递归方程

得到:  $c_1=0, c_2=-1, c_3=1$

因此, 递归方程的解为:

$$\begin{aligned} T(n) &= (c_1 + c_2 n)q_1^n + c_3 q_3^n \\ &= 3^n - n \end{aligned}$$

# 练习1

解下列递归方程：

1.  $f(n)=3f(n-1)$ ,  $f(0)=5$

2.  $f(n)=2f(n-1)$   $f(0)=2$

3.  $f(n)=5f(n-1) - 6f(n-2)$ ,  $f(0)=1$ ,  $f(1)=1$

4.  $f(n)= -6f(n-1) - 9f(n-2)$ ,  $f(0)=3$ ,  $f(1)=-3$



## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

解题原理：

1. 一般没有寻找特解的有效方法
2. 先根据 $g(n)$ 具体形式，确定特解；再将特解代入递归方程，用待定系数法，求解特解的系数

3.  $g(n)$ 分为以下几种情况：

$g(n)$ 是 $n$ 的 $m$ 次的多项式

$g(n)$ 是 $n$ 的指数函数

## 2.5递归算法分析

### 2. 特征方程解递归方程

case1:  $g(n)$  是  $n$  的  $m$  次的多项式  
 $g(n)$  形如:

$$g(n) = b_1 n^m + b_2 n^{m-1} + \dots + b_m n + b_{m+1}$$

其中,  $b_i$  为常数。

此时, 特解  $f^*(n)$  也是  $n$  的  $m$  次多项式, 形如:


$$f^*(n) = A_1 n^m + A_2 n^{m-1} + \dots + A_m n + A_{m+1}$$

各个系数  $A_i$  待定

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

例： 2阶常系数线性非齐次递归方程如下

$$\begin{cases} f(n) = 7f(n-1) - 10f(n-2) + 4n^2 \\ f(0) = 1 \\ f(1) = 2 \end{cases}$$


解： 对应的齐次方程的特征方程为  
 $x^2 - 7x + 10 = 0$

因式分解：  $(x - 2)(x - 5) = 0$

特征根：  $q_1 = 2, q_2 = 5$

对应齐次方程通解：

$$f(n) = c_1 2^n + c_2 5^n$$

## 2.5递归算法分析

### 2.特征方程解递归方程

令非齐次递归方程的特解为：

$$f^*(n) = A_1 n^2 + A_2 n + A_3$$

代入原递归方程得：

$$\begin{aligned} & \{A_1 n^2 + A_2 n + A_3\} - 7\{A_1 (n-1)^2 + A_2 (n-1) + A_3\} \\ & + 10\{A_1 (n-2)^2 + A_2 (n-2) + A_3\} \\ & = 4n^2 \end{aligned}$$



化简后得到:

$$4A_1n^2 + (-26A_1 + 4A_2)n + (33A_1 - 13A_2 + 4A_3) \\ = 4n^2 = 4n^2 + 0 * n + 0$$

!!!!!!由此得到联立方程:

$$\begin{cases} 4A_1 = 4 \\ -26A_1 + 4A_2 = 0 \\ 33A_1 - 13A_2 + 4A_3 = 0 \end{cases}$$

解得:  $A_1=1$ ,  $A_2=13/2$ ,  $A_3=103/8$

非齐次递归方程的通解为:

$$f(n) = c_1 2^n + c_2 5^n + \boxed{n^2 + 13n/2 + 103/8}$$




初始条件代入有：

$$\begin{cases} f(0) = c_1 + c_2 + \frac{8}{103} = 1 \\ f(1) = 2c_1 + 5c_2 + \frac{163}{8} = 2 \end{cases}$$

得到：  $c_1 = -41/3, c_2 = 43/24$

最后，非齐次递归方程通解为：

$$f(n) = -41/3 \times 2^n + 43/24 \times 5^n + n^2 + 13n/2 + 103/8$$




## 2.5递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

#### (3) 递归树法

用递归树求解递归方程的基本过程是：

- ① 展开递归方程，构造对应的递归树。
- ② 把每一层的时间进行求和，从而得到算法时间复杂度的估计。

## 2.5递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

**【例】** 用递归树法分析以下递归方程的时间复杂度：

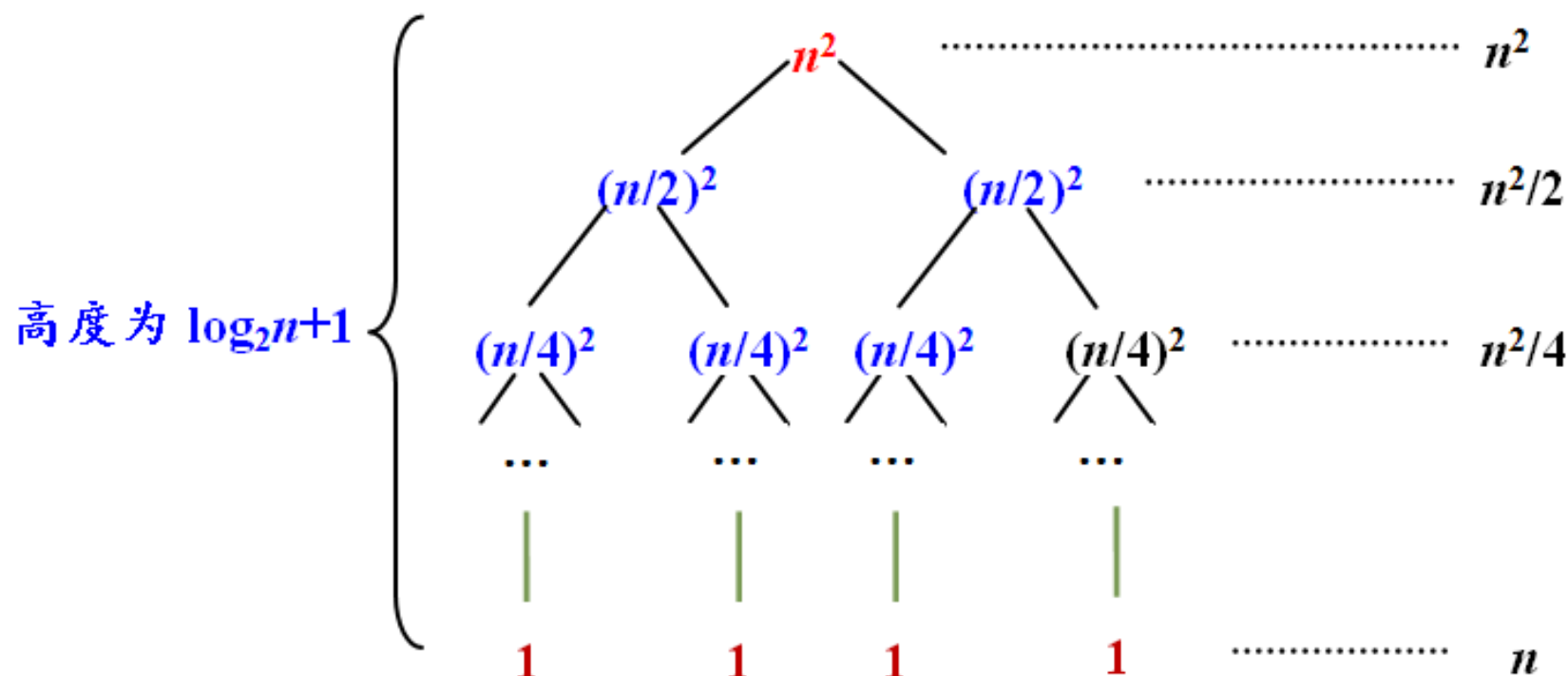
$$T(n)=1 \quad \text{当} n=1$$

$$T(n)=2T(n/2)+n^2 \quad \text{当} n>1$$

## 2.5 递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

$$T(n) = 2T(n/2) + n^2$$

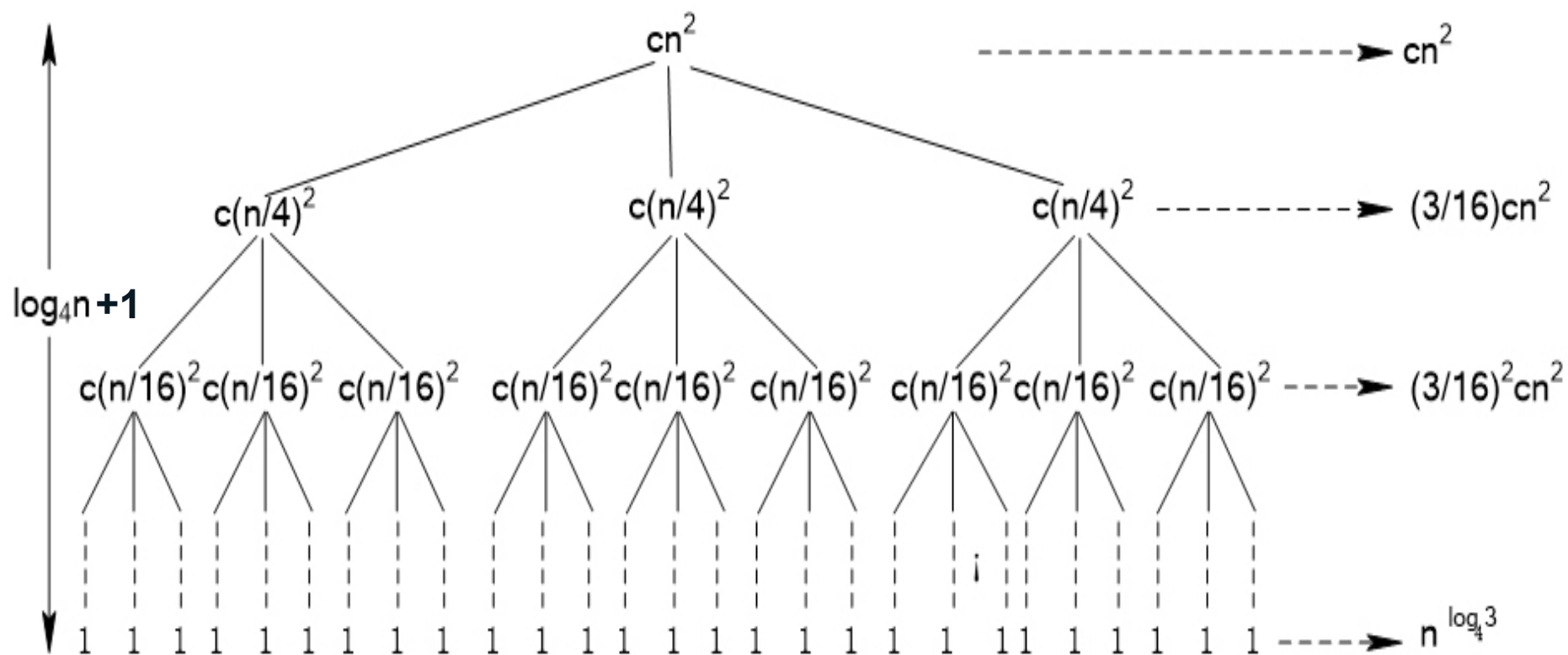


$$T(n) = n^2 + n^2/2 + \dots + n^2/2^{k-1} + \dots + n = O(n^2)。$$

## 2.5 递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

【例】  $T(n) = 3T(n/4) + cn^2$



$$T(n) = O(n^2)$$

## 2.5递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

**【例】** 用递归树法分析以下递归方程的时间复杂度：

$$T(n)=1 \qquad \text{当} n=1$$

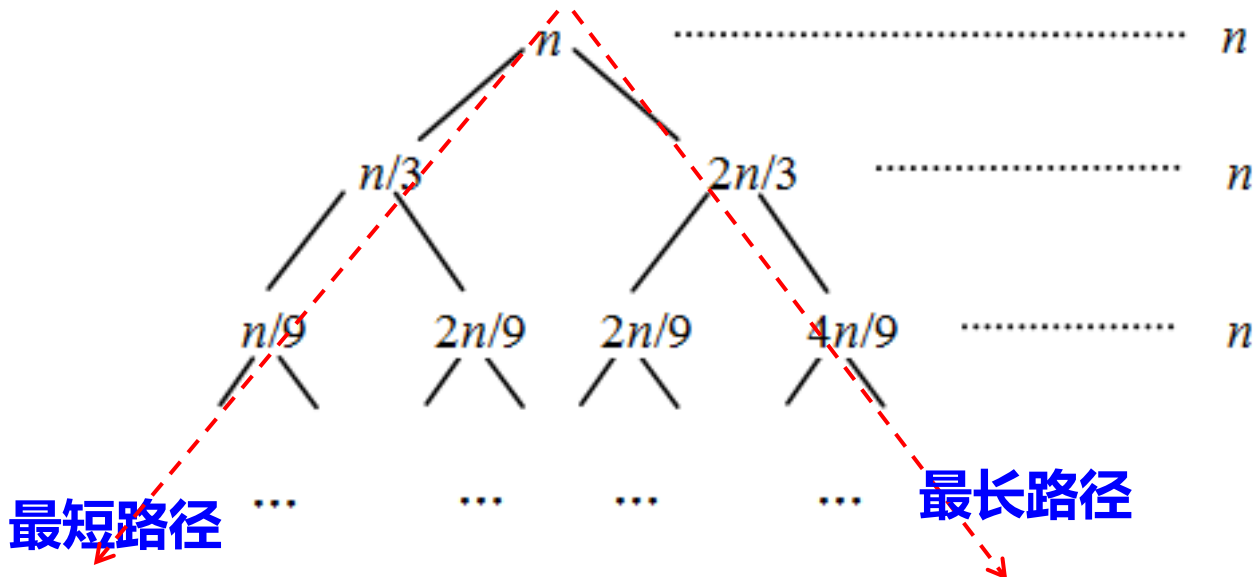
$$T(n)=T(n/3)+T(2n/3)+n \qquad \text{当} n>1$$

$$T(n)=1$$

当 $n=1$

$$T(n)=T(n/3)+T(2n/3)+n$$

当 $n>1$



在最坏情况下，考虑最长的路径。设最长路径的长度为 $h$ ，有 $n(2/3)^h=1$ ，求出 $h=\log_{3/2}n$ ，因此这棵递归树有 $\log_{3/2}n$ 层，每层结点的数值和为 $n$ ，所以：

$$T(n)=O(n\log_{3/2}n)=O(n\log_2n)。$$

## 2.5 递归算法分析

### 3. 递归树方法求解递归方程

用递归树求解递归方程的基本过程是：

- (1) 展开递归方程，构造对应的递归树。
- (2) 把每一层的时间进行求和，从而得到算法时间复杂度的估计。



## 2.5递归算法分析

### 4. 主方法求解递归方程

**主方法** (master method) 提供了解如下形式递归方程的一般方法:

$$T(n) = aT(n/b) + f(n) \quad (2.11)$$

其中  $a \geq 1$ ,  $b > 1$  为常数, 该方程描述了算法的执行时间, 算法将规模为  $n$  的问题分解成  $a$  个子问题, 每个子问题的大小为  $n/b$ 。例如, 对于递归方程  $T(n) = 3T(n/4) + n^2$ , 有:  $a=3$ ,  $b=4$ ,  $f(n) = n^2$ 。



## 2.5 递归算法分析

### 4. 主方法求解递归方程

**主定理：** 设  $a \geq 1$ ,  $b > 1$  为常数,  $f(n)$  为一个函数,  $T(n)$  由 (2.11) 的递归方程定义, 其中  $n$  为非负整数, 则  $T(n)$  计算如下:

(1) 若对某些常数  $\varepsilon > 0$ , 有  $f(n) = O(n^{\log_b a - \varepsilon})$ , 那么  $T(n) = O(n^{\log_b a})$ 。

(2) 若  $f(n) = O(n^{\log_b a})$ , 那么  $T(n) = O(n^{\log_b a} \log_2 n)$ 。

(3) 若对某些常数  $\varepsilon > 0$ , 有  $f(n) = O(n^{\log_b a + \varepsilon})$ , 并且对常数  $c < 1$  与所有足够大的  $n$ , 有  $af(n/b) \leq cf(n)$ , 那么  $T(n) = O(f(n))$ 。

## 2.5 递归算法分析

### 4. 主方法求解递归方程

应用该定理的过程是，首先把函数  $f(n)$  与函数  $n^{\log_b a}$  进行比较，递归方程的解由这两个函数中较大的一个决定：

情况 (1)，函数  $n^{\log_b a}$  比函数  $f(n)$  更大，则  $T(n) = O(n^{\log_b a})$

情况 (2)，函数  $n^{\log_b a}$  和函数  $f(n)$  一样大，则  $T(n) = O(n^{\log_b a} \log_2 n)$ 。

情况 (3)，函数  $n^{\log_b a}$  比函数  $f(n)$  小，则  $T(n) = O(f(n))$ 。

## 2.5.4 递归算法分析:主方法求解递归方程

【例】分析以下递归方程的时间复杂度:

$$T(n)=1 \quad \text{当 } n=1$$

$$T(n)=4T(n/2)+n \quad \text{当 } n>1$$

解: 这里  $a=4$ ,  $b=2$ ,  $f(n)=n$ 。

因此,  $n^{\log_2 4} = n^2$ , 比  $f(n)$  大, 满足情况 (1),

所以  $T(n) = O(n^{\log_2 4})$

$=O(n^2)$ 。

