

第五章 数组与广义表

刘杰
人工智能学院

Nankai University

目录

数组的定义与存储方式

矩阵的压缩存储

广义表

数组的定义及特点

数组是由 $n(n > 1)$ 个具有相同数据类型的数据元素 a_1, a_2, \dots, a_n 组成的有序序列，且该序列必须存储在一块地址连续的存储单元中。

特点：

- 数组中的数据元素具有相同数据类型。
- 数组是一种随机存取结构，给定一组下标，就可以访问与其对应的数据元素。
- 数组中的数据元素个数是固定的。因此，在数组上主要进行存取和修改元素值的操作。

数组的定义及特点

二维数组示例：

$$A_{m \times n} = \begin{bmatrix} (a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n}) \\ (a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n}) \\ (\dots & \dots & \dots & \dots) \\ (a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn}) \end{bmatrix}$$

每一行可以视为一个数据元素，所以二维数组也属于线性表。

$$A_{m \times n} = \langle (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n}), \dots, (a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mn}) \rangle$$

数组的抽象数据类型

ADT Array{

数据对象： $j_i = 0, 1, \dots, b_{i-1}, i = 1, 2, \dots, n$ ；

$D = \{a_{j_1 j_2 \dots j_i \dots j_n} | n(> 0)\}$ 称为数组的维数， b_i 是数组第*i*维的长度， j_i 是数组元素第*i*维的下标， $a_{j_1 j_2 \dots j_i \dots j_n} \in ElemSet$ 为对应下标的数据元素}

数据关系： $R = \{R_1, R_2, \dots, R_n\}$

$R_i = \{< a_{j_1 j_2 \dots j_i \dots j_n}, a_{j_1 j_2 \dots j_i+1, \dots, j_n} > | 0 \leq j_k \leq b_k - 1, 1 \leq k \leq n \text{ 且 } k \neq i, 0 \leq j_i \leq b_i - 2, a_{j_1 j_2 \dots j_i \dots j_n}, a_{j_1 j_2 \dots j_i+1, \dots, j_n} \in D\}$

基本操作：.....

n维数组中有 $b_1 \times b_2 \times \dots \times b_n$ 个数据元素

高维数组的次序约定问题

以二维数组为例讨论。将二维数组看成是一个定长的线性表，其每个元素又是一个定长的线性表。

设二维数组 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ，则

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p) \quad (p = m \text{ 或 } n)$$

其中每个数据元素 α_j 是一个列向量(线性表)：

$$\alpha_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj})^T \quad 1 \leq j \leq n$$

或是一个行向量：

$$\alpha_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \quad 1 \leq i \leq m$$

 **高维数组的次序约定问题**

(c) 行向量的一维数组形式 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$

(b) 列向量的一维数组形式 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{mn} \end{pmatrix}$

计算机的**内存结构是一维(线性)地址结构**, 对于多维数组, 将其存放(映射)到内存一维结构时, 存在**次序约定问题**。即必须按某种次序将数组元素排成一列序列, 然后将这个线性序列存放到内存中。

 **数组的顺序表示和实现**

行优先顺序(Row Major Order) : 将数组元素按行排列, 第 $i+1$ 个行向量紧接在第 i 个行向量后面。对二维数组, 按行优先顺序存储的线性序列为:

$a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n}, a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2n}, \dots, a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mn}$

$\underbrace{a_{11} a_{12} \dots a_{1n}}_{\text{第一行}}$	$\underbrace{a_{21} a_{22} \dots a_{2n}}_{\text{第二行}}$	\dots	$\underbrace{a_{m1} a_{m2} \dots a_{mn}}_{\text{第m行}}$
--	--	---------	--

 **数组的顺序表示和实现**

列优先顺序(Column Major Order) : 将数组元素按列向量排列, 第 $j+1$ 个列向量紧接在第 j 个列向量之后, 对二维数组, 按列优先顺序存储的线性序列为:

$a_{11}, a_{21}, \dots, a_{m1}, a_{12}, a_{22}, \dots, a_{n2}, \dots, a_{1n}, a_{2n}, \dots, a_{mn}$

$\underbrace{a_{11} a_{21} \dots a_{m1}}_{\text{第一列}}$	$\underbrace{a_{12} a_{22} \dots a_{n2}}_{\text{第二列}}$	\dots	$\underbrace{a_{1n} a_{2n} \dots a_{mn}}_{\text{第n列}}$
--	--	---------	--

 **数组元素的存储地址计算**

设有二维数组 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 若每个元素占用的存储单元数为 l (个), 下标从1开始, $LOC[a_{11}]$ 表示元素 a_{11} 的首地址, 即数组的首地址。以“行优先顺序”存储为例:

- (1) 第1行中的每个元素对应的(首)地址:
 $LOC[a_{1j}] = LOC[a_{11}] + (j-1) \times l \quad j = 1, 2, \dots, n$
- (2) 第2行中的每个元素对应的(首)地址:
 $LOC[a_{2j}] = LOC[a_{11}] + nl + (j-1) \times l \quad j = 1, 2, \dots, n$
- (3) 第 m 行中的每个元素对应的(首)地址:
 $LOC[a_{mj}] = LOC[a_{11}] + (m-1) \times nl + (j-1) \times l \quad j = 1, 2, \dots, n$

 **数组元素的存储地址计算**

由此可知, 二维数组中任一元素 a_{ij} 的(首)地址:

$$LOC[a_{ij}] = LOC[a_{11}] + [(i-1) \times n + (j-1)] \times l \quad i = 1, 2, \dots, m \quad j = 1, 2, \dots, n$$

对三维数组 $A = (a_{ijk})_{m \times n \times p}$, 若每个元素占用的存储单元数为 l (个), $LOC[a_{111}]$ 表示元素 a_{111} 的首地址, 即数组的首地址, “行优先顺序”存储, 三维数组中任一元素 a_{ijk} 的(首)地址:

$$LOC(a_{ijk}) = LOC(a_{111}) + [(i-1) \times n \times p + (j-1) \times p + (k-1)] \times l$$

 **数组元素的存储地址计算**

推而广之, 在同样存储方式下,

n 维数组中任一元素 $a_{j_1 j_2 \dots j_n}$ 的(首)地址是:

$$LOC[a_{j_1 j_2 \dots j_n}] = LOC[a_{11\dots 1}] + [(b_2 \times \dots \times b_n) \times (j_1 - 1) + (b_3 \times \dots \times b_n) \times (j_2 - 1) + \dots + b_n \times (j_{n-1} - 1) + (j_n - 1)] \times l$$

其中 $b_2, \dots, b_i, \dots, b_n$ 为第 i 维的长度。

以列优先的存储计算同理。



矩阵的压缩存储

在科学与工程计算问题中，矩阵是一种常用的数学对象，在高级语言编程时，通常将一个矩阵描述为一个二维数组。这样，可以对其元素进行随机存取，各种矩阵运算也非常简单。

对于高阶矩阵，若其中非零元素呈某种规律分布或者矩阵中有大量的零元素，若仍然用常规方法存储，可能存储重复的非零元素或零元素，将造成存储空间的大量浪费。对这类矩阵进行压缩存储：

- 多个相同的非零元素只分配一个存储空间；
- 零元素不分配空间。

对称矩阵的压缩存储

若一个n阶方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 中的元素满足性质：

$$a_{ij} = a_{ji} \quad 1 \leq i, j \leq n \text{ 且 } i \neq j$$

则称A为对称矩阵。

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 5 & 1 & 3 & 7 \\ 5 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 1 & 8 & 9 & 2 & 6 \\ 3 & 0 & 2 & 5 & 1 \\ 7 & 0 & 6 & 1 & 3 \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & & \\ a_{21} & a_{22} & & & \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

对称矩阵示例



对称矩阵的压缩存储

对称矩阵中的元素关于主对角线对称，因此，让每一对对称元素 a_{ij} 和 a_{ji} ($i \neq j$) 分配一个存储空间，则 n^2 个元素压缩存储到 $n(n+1)/2$ 个存储空间，能节约近一半的存储空间。

不失一般性，假设按“行优先顺序”存储下三角形（包括对角线）中的元素。

设用一维数组(向量) $sa[0, 1 \dots n(n+1)/2 - 1]$ 存储 n 阶对称矩阵，为了便于访问，必须找出矩阵 A 中的元素的下标值 (i, j) 和向量 $sa[k]$ 的下标值 k 之间的对应关系。

对称矩阵的压缩存储

(1) 若 $i \geq j$: a_{ij} 在下三角形中，直接保存在 sa 中。
 a_{ij} 之前的 $i-1$ 行共有元素个数：

$$1 + 2 + \dots + (i-1) = i \times (i-1)/2$$

而在第 i 行上， a_{ij} 之前恰有 $j-1$ 个元素，因此，元素 a_{ij} 保存在向量 sa 中时的下标值 k 之间的对应关系是：

$$k = i \times (i-1)/2 + j - 1 \quad i \geq j$$



对称矩阵的压缩存储

(2) 若 $i < j$: 则 a_{ij} 是在上三角矩阵中。因为 $a_{ij} = a_{ji}$ ，在向量 sa 中保存的是 a_{ji} 。依上述分析可得：

$$k = j \times (j-1)/2 + i - 1 \quad i < j$$

对称矩阵元素 a_{ij} 保存在向量 sa 中时的下标值 k 与 (i, j) 之间的对应关系是：

$$K = \begin{cases} i \times (i-1)/2 + j - 1 & \text{当 } i \geq j \text{ 时} \\ j \times (j-1)/2 + i - 1 & \text{当 } i < j \text{ 时} \end{cases} \quad 1 \leq i, j \leq n$$

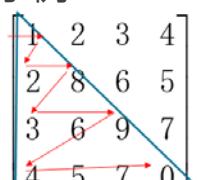
对称矩阵的压缩存储示例

以行序为主序存储下三角矩阵（包括对角线元素）：

$$K = \begin{cases} i \times (i-1)/2 + j - 1 & \text{当 } i \geq j \text{ 时} \\ j \times (j-1)/2 + i - 1 & \text{当 } i < j \text{ 时} \end{cases}$$

矩阵索引 11 21 22 31 32 33 41 42 43 44

1	2	8	3	6	9	4	5	7	0
0	1	2	3	4	5	6	7	8	9





三角矩阵的压缩存储

以主对角线划分，三角矩阵有上三角和下三角两种。

(1) 上三角矩阵的下三角（不包括主对角线）中的元素均为常数c(一般为0)。

(2) 下三角矩阵正好相反，它的主对角线上方均为常数。

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ c & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ c & c & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} a_{11} & c & \dots & c \\ a_{21} & a_{22} & \dots & c \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

三角矩阵的压缩存储

三角矩阵中的重复元素c可共享一个存储空间，其余的元素正好有 $n(n + 1)/2$ 个，因此，三角矩阵可压缩存储到向量 $sa[0 \dots n(n + 1)/2]$ 中，其中c存放在向量的最后一个分量中。

(1) 下三角矩阵元素 a_{ij} 保存在向量 sa 中时的下标值 k 与 (i, j) 之间的对应关系是：

$$K = \begin{cases} i \times (i - 1)/2 + j - 1 & \text{当 } i \geq j \text{ 时} \\ n \times (n + 1)/2 & \text{当 } i < j \text{ 时} \end{cases} \quad 1 \leq i, j \leq n$$



三角矩阵的压缩存储

(2) 上三角矩阵：

当 $i \leq j$ 时，第1行有 n 个元素，第2行有 $(n - 1)$ 个元素，第 i 行有 $(n - i + 1)$ 个元素...

a_{ij} 之前的 $i - 1$ 行共有元素个数：

$$\sum_{k=1}^{i-1} (n - k + 1) = \frac{(i - 1)(2n - i + 2)}{2}$$



三角矩阵的压缩存储

而在第 i 行上， a_{ij} 之前恰有 $j - i$ 个元素，因此，上三角矩阵的元素 a_{ij} 保存在向量 sa 中时的下标值 k 之间的对应关系是：

$$K = \begin{cases} (2n + 2 - i) \times (i - 1)/2 + j - i & \text{当 } i \leq j \text{ 时} \\ n \times (n + 1)/2 & \text{当 } i > j \text{ 时} \end{cases} \quad 1 \leq i, j \leq n$$



对角矩阵的压缩存储

除了主对角线和主对角线上或下方若干条对角线上的元素之外，其余元素皆为零的矩阵称为对角矩阵。

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 0 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

如上图三对角矩阵，非零元素仅出现在主对角($a_{ii}, 1 \leq i \leq 4$)上、主对角线上的那条对角线($a_{i,i+1}, 1 \leq i \leq 3$)、主对角线下的那条对角线上($a_{i+1,i}, 1 \leq i \leq 3$)。显然，当 $|i - j| > 1$ 时，元素 $a_{ij} = 0$ 。

由此可知，一个 k 对角矩阵(k 为奇数) A 是满足下述条件：当 $|i - j| > (k - 1)/2$ 时， $a_{ij} = 0$



对角矩阵的压缩存储

以三对角矩阵为例讨论。

非零元素所在的位置：

(1) $i = 1, j = 1, 2$, 首行元素

(2) $i = n, j = n - 1, n$, 最后一行

(3) $1 < i < n - 1, j = i - 1, i, i + 1$

对这种矩阵，当以按“行优先顺序”存储时，第1行和第 n 行是2个非零元素，其余每行的非零元素都要是3个，则需存储的元素个数为 $3n - 2$ 。



对角矩阵的压缩存储

数组 sa 中的元素 $sa[k]$ 与三对角矩阵中的元素 a_{ij} 存在一一对应关系，在 a_{ij} 之前有 $i - 1$ 行，共有 $3 \times (i - 1) - 1$ 个非零元素，在第 i 行，有 $j - i + 1$ 个非零元素，这样，非零元素 a_{ij} 的地址为：

$$LOC[a_{ij}] = LOC[a_{11}] + [3 \times (i - 1) - 1 + (j - i + 1)] \times l$$

$$= LOC[a_{11}] + (2 \times i + j - 3) \times l$$

j 与 i 的差小于等于1



对角矩阵的压缩存储示例

在三对角上的元素位置：

$$LOC[a_{ij}] = LOC[a_{11}] + (2 \times i + j - 3) \times l$$

其他位置元素为0。

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 0 & 0 \\ 3 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

矩阵索引	11	12	21	22	23	32	33	34	43	44
K	1	4	3	4	1	2	3	4	1	3
0	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9



稀疏矩阵的压缩存储

设矩阵 A 是一个 $n \times m$ 的矩阵中有 s 个非零元素，设 $\delta = s/(n \times m)$ ，称 δ 为稀疏因子，如果某一矩阵的稀疏因子 δ 满足 $\delta \leq 0.05$ 时称为稀疏矩阵。

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 12 & 9 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 18 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -7 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -6 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$



稀疏矩阵的压缩存储

对于稀疏矩阵，采用压缩存储方法时，只存储非0元素。必须存储非0元素的行下标值、列下标值、元素值。因此，一个三元组 (i, j, a_{ij}) 唯一确定稀疏矩阵的一个非零元素。

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 12 & 9 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 18 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -7 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -6 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \left. \begin{array}{l} (1,2,12) \\ (1,3,9) \\ (3,1,-3) \\ (3,8,4) \\ (4,6,2) \\ (5,2,18) \\ (6,7,-7) \\ (7,4,-6) \end{array} \right\}$$



三元组顺序表

若以行序为主序，稀疏矩阵中所有非0元素的三元组，就可以构成该稀疏矩阵的一个三元组顺序表。相应的数据结构定义如下：

```
//三元组结点定义          //三元组顺序表定义
typedef int ELEM;           typedef struct
typedef struct {             {
    int row;      //行下标   int rn;        //行数
    int col;      //列下标   int cn;        //列数
    ELEM value;   //元素值   int tn;        //非0元素
}Triple;                   Triple data[MAX_SIZE];
}TMatrix;
```



稀疏矩阵三元组表示的矩阵运算

矩阵的运算包括矩阵的转置、矩阵求逆、矩阵的加减、矩阵的乘除等。在此，先讨论在这种压缩存储结构下的求矩阵的转置的运算。

一个 $m \times n$ 的矩阵 A ，它的转置 B 是一个 $n \times m$ 的矩阵，且 $b[i][j] = a[j][i]$ ， $1 \leq i \leq n$ ， $1 \leq j \leq m$ ，即 B 的行是 A 的列， B 的列是 A 的行。



矩阵转置算法

设稀疏矩阵 A 是按**行优先顺序**压缩存储在三元组表 $a.data$ 中，若仅仅是简单地交换 $a.data$ 中 i 和 j 的内容，得到三元组表 $b.data$ ， $b.data$ 将是一个**按列优先顺序**存储的稀疏矩阵 B ，要得到按行优先顺序存储的 $b.data$ ，就必须重新排列三元组表 $b.data$ 中元素的顺序。基本算法思想是：

- ① 将矩阵的行、列下标值交换。即将三元组表中的行、列位置值 i 、 j 相互交换；
- ② 重排三元组表中元素的顺序。即交换后仍然是**按行优先顺序**排序的。



矩阵转置算法

方法一：

算法思想：

按稀疏矩阵 A 的三元组表 $a.data$ 中的**列次序依次**找到相应的三元组存入 $b.data$ 中。

每找转置后矩阵的一个三元组，需从头至尾扫描整个三元组表 $a.data$ 。找到之后自然就成为按行优先的转置矩阵的压缩存储表示。



```
//方法一求转置矩阵的算法,将矩阵a转置存入矩阵b:  
void TransMatrix(TMatrix a, TMatrix &b)  
{  
    int p, q, col;  
    b.rn = a.cn; b.cn = a.rn; b.tn = a.tn;  
    /*置三元组表b.data的行、列数和非0元素个数 */  
    if (b.tn == 0) cout << "The Matrix A = 0" << endl;  
    else {  
        q = 0;  
        for (col = 1; col <= a.cn; col++)  
            for (p = 1; p<=a.tn; p++)/* 循环次数是非0元素个数 */  
                if (a.data[p].col == col){  
                    b.data[q].row = a.data[p].col;  
                    b.data[q].col = a.data[p].row;  
                    b.data[q].value = a.data[p].value;  
                    q++;  
                }  
    }  
}
```

算法分析：本算法主要的工作是在 p 和 col 的两个循环中完成的，时间复杂度为 $O(cn \times tn)$ ，即矩阵的列数和非0元素的个数的乘积成正比。



算法复杂度分析

而一般传统矩阵的转置算法为：

```
for (col = 1; col <= n; ++col)  
    for (row = 1; row <= m; ++row)  
        b[col][row] = a[row][col];
```

时间复杂度为 $O(n \times m)$ 。当非零元素的个数 tn 和 $m \times n$ 同数量级时，之前算法的时间复杂度为 $O(m \times n^2)$ 。使用三元组虽然节省了存储空间，但时间复杂度却大大增加。**所以上述算法只适合于稀疏矩阵中非0元素的个数 tn 远远小于 $m \times n$ 的情况。**



快速转置算法

算法思想：直接按照稀疏矩阵 A 的三元组表 $a.data$ 的**次序依次顺序转换**，并将转换后的三元组**放置于**三元组表 $b.data$ 的**恰当位置**。

前提：若能预先确定原矩阵 A 中每一列的(即 B 中每一行)第一个非0元素在 $b.data$ 中应有的位置，则在作转置时就可直接放在 $b.data$ 中恰当的位置。因此，应先求得 A 中每一列的非0元素个数。



快速转置算法

附设两个辅助向量 $num[]$ 和 $cpot[]$ 。

- $num[col]$ ：统计 A 中第 col 列中非0元素的个数；
- $cpot[col]$ ：指示 A 中第 col 列第一个非0元素在 $b.data$ 中的恰当位置。

显然有位置对应关系：

$$\begin{cases} cpot[1] = 1 \\ cpot[col] = cpot[col - 1] + num[col - 1], 2 \leq col \leq a.cn \end{cases}$$

求每一列的非零元素个数，转置之后就变成了每一行的非零元素个数

快速转置示例

$A = \begin{pmatrix} 0 & 12 & 9 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ -3 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 18 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & -7 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -6 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$	$\left\{ \begin{array}{l} cpot[1] = 1 \\ cpot[col] = cpot[col - 1] + num[col - 1], 2 \leq col \leq a.cn \end{array} \right.$																											
num[col]和cpot[col]的值表																												
<table border="1" style="margin-left: auto; margin-right: auto; border-collapse: collapse;"> <thead> <tr> <th>col</th><th>1</th><th>2</th><th>3</th><th>4</th><th>5</th><th>6</th><th>7</th><th>8</th></tr> </thead> <tbody> <tr> <td>num[col]</td><td>1</td><td>2</td><td>1</td><td>1</td><td>0</td><td>1</td><td>1</td><td>1</td></tr> <tr> <td>cpot[col]</td><td>1</td><td>2</td><td>4</td><td>5</td><td>6</td><td>6</td><td>7</td><td>8</td></tr> </tbody> </table>		col	1	2	3	4	5	6	7	8	num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1	cpot[col]	1	2	4	5	6	6	7	8
col	1	2	3	4	5	6	7	8																				
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1																				
cpot[col]	1	2	4	5	6	6	7	8																				

示例

num[col]和cpot[col]的值表								
col	1	2	3	4	5	6	7	8
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
cpot[col]	1	2	4	5	6	6	7	8
$A =$	$1, 1, 12$							
	$2, 1, 3, 9$							
	$3, 3, 1, -3$							
	$4, 3, 8, 4$							
	$5, 4, 6, 2$							
	$6, 5, 2, 18$							
	$7, 6, 7, -7$							
	$8, 7, 4, -6$							

$p=1, col=A[p].col=2, q=cpot[col]=2, cpot[col]++$

示例

num[col]和cpot[col]的值表								
col	1	2	3	4	5	6	7	8
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
cpot[col]	1	3	4	5	6	6	7	8
$A =$	$1, 1, 2, 12$							
	$2, 1, 3, 9$							
	$3, 3, 1, -3$							
	$4, 3, 8, 4$			$4, 3, 1, 9$				
	$5, 4, 6, 2$			5				
	$6, 5, 2, 18$			6				
	$7, 6, 7, -7$			7				
	$8, 7, 4, -6$			8				

$p=2, col=A[p].col=3, q=cpot[col]=4, cpot[col]++$

示例

num[col]和cpot[col]的值表								
col	1	2	3	4	5	6	7	8
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
cpot[col]	1	3	5	5	6	6	7	8
$A =$	$1, 1, 2, 12$							
	$2, 1, 3, 9$							
	$3, 3, 1, -3$							
	$4, 3, 8, 4$			$4, 3, 1, 9$				
	$5, 4, 6, 2$			5				
	$6, 5, 2, 18$			6				
	$7, 6, 7, -7$			7				
	$8, 7, 4, -6$			8				

$p=3, col=A[p].col=1, q=cpot[col]=1, cpot[col]++$

示例

num[col]和cpot[col]的值表								
col	1	2	3	4	5	6	7	8
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
cpot[col]	2	3	5	5	6	6	7	8
$A =$	$1, 1, 2, 12$			$1, 3, -3$				
	$2, 1, 3, 9$			$2, 1, 12$				
	$3, 3, 1, -3$			3				
	$4, 3, 8, 4$			4				
	$5, 4, 6, 2$			5				
	$6, 5, 2, 18$			6				
	$7, 6, 7, -7$			7				
	$8, 7, 4, -6$			$8, 3, 4$				

$p=4, col=A[p].col=8, q=cpot[col]=8, cpot[col]++$

示例

num[col]和cpot[col]的值表								
col	1	2	3	4	5	6	7	8
num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
cpot[col]	2	3	5	5	6	6	7	9
$A =$	$1, 1, 2, 12$			$1, 3, -3$				
	$2, 1, 3, 9$			$2, 1, 12$				$q=6$
	$3, 3, 1, -3$			3				
	$4, 3, 8, 4$			4				
	$5, 4, 6, 2$			5				
	$6, 5, 2, 18$			6	$6, 4, 2$			
	$7, 6, 7, -7$			7				
	$8, 7, 4, -6$			8	$8, 3, 4$			

$p=5, col=A[p].col=6, q=cpot[col]=6, cpot[col]++$

示例

num[col]和cpot[col]的值表									
	col	1	2	3	4	5	6	7	
A=	num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
	cpot[col]	2	3	5	5	6	7	7	9
	1	1,2,12		1	1,3,-3				
	2	1,3,9		2	2,1,12				
	3	3,1,-3		3	2,5,18				
	4	3,8,4		4	3,1,9				
	5	4,6,2		5					
	6	5,2,18		6	6,4,2				
	7	6,7,-7		7					
	8	7,4,-6		8	8,3,4				

p=6,col=A[p].col=2,q=cpot[col]=3,cpot[col]++

示例

num[col]和cpot[col]的值表									
	col	1	2	3	4	5	6	7	
A=	num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
	cpot[col]	2	4	5	5	6	7	7	9
	1	1,2,12		1	1,3,-3				
	2	1,3,9		2	2,1,12				
	3	3,1,-3		3	2,5,18				
	4	3,8,4		4	3,1,9				
	5	4,6,2		5					
	6	5,2,18		6	6,4,2				
	7	6,7,-7		7	7,6,-7				
	8	7,4,-6		8	8,3,4				

p=7,col=A[p].col=7,q=cpot[col]=7,cpot[col]++

示例

num[col]和cpot[col]的值表									
	col	1	2	3	4	5	6	7	
A=	num[col]	1	2	1	1	0	1	1	1
	cpot[col]	2	4	5	5	6	7	8	9
	1	1,2,12		1	1,3,-3				
	2	1,3,9		2	2,1,12				
	3	3,1,-3		3	2,5,18				
	4	3,8,4		4	3,1,9				
	5	4,6,2		5	4,7,-6				
	6	5,2,18		6	6,4,2				
	7	6,7,-7		7	7,6,-7				
	8	7,4,-6		8	8,3,4				

p=8,col=A[p].col=4,q=cpot[col]=5,cpot[col]++

```
//快速转置算法
void FastTransMatrix(TMatrix a, TMatrix &b) {
    int p, q, col, k;
    int num[MAX_SIZE], cpot[MAX_SIZE];
    b.bn = a.cn; b.en = a.bn; b.tn = a.tn;
    /* 置三元组表b的数据行、列数和非0元素个数 */
    if (b.bn == 0) cout<<"The Matrix A = 0"endl;
    else {
        for (col = 1; col <= a.cn; ++col) num[col] = 0;
        /* 向量num[]初始化为0 */
        for (k = 1; k <= a.tn; ++k)
            ++num[a.data[k].col];//求原矩阵中每一列非0元素个数
        for (cpot[1] = 1, col = 2; col <= a.cn; ++col)
            cpot[col] = cpot[col - 1] + num[col - 1];
        /* 求第col列中第一个非0元在b.data中的序号 */
        for (p = 1; p <= a.tn; ++p) {
            col = a.data[p].col; q = cpot[col];
            b.data[q].row = a.data[p].col;
            b.data[q].col = a.data[p].row;
            b.data[q].value = a.data[p].value;
            ++cpot[col];
        }
    }
}
```

行逻辑链接的三元组顺序表

将上述方法二中的辅助向量cpot[]固定在稀疏矩阵的三元组表中，用来指示“行”的信息。得到另一种顺序存储结构：**行逻辑链接的三元组顺序表**。其类型描述如下：

```
typedef struct {
    Triple data[MAX_SIZE]; /* 非0元素的三元组表 */
    int rpos[MAX_ROW]; /*各行第一个非0位置表*/
    int rn, cn, tn; /*矩阵的行、列数和非0元个数 */
}RLSMatrix;
```

稀疏矩阵的乘法

设有两个矩阵： $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times p}$

则： $C = (c_{ij})_{m \times p}$, 其中 $c_{ij} = \sum a_{ik} \times b_{kj}$

$1 \leq k \leq n, 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq p$

经典算法是三重循环：

```
for (i = 1; i <= m; ++i) {
    for (j = 1; j <= p; ++j) {
        c[i][j] = 0;
        for (k = 1; k <= n; ++k)
            c[i][j] = c[i][j] + a[i][k] * b[k][j];
    }
}
```

此算法的复杂度为 $O(m \times n \times p)$ 。



稀疏矩阵的乘法

设两个稀疏矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times p}$, 存储结构采用行逻辑链接的三元组顺序表。

算法思想: 对于A中的每个元素 $a.data[p](p = 1, 2, \dots, a.bn)$, 找到B中所有满足条件:

$a.data[p].col = b.data[q].row$

的元素 $b.data[q]$, 并计算 p, q 结点对应值的乘积, 该乘积是 c_{ij} 中的一部分。求得所有这样的乘积并累加求和就能得到 c_{ij} 。



稀疏矩阵的乘法

为得到非0的乘积, 只要对 $a.data[1 \dots a.bn]$ 中每个元素

$(i, k, a_{ik}) (1 \leq i \leq a.bn, 1 \leq k \leq a.cn)$

找到 $b.data$ 中所有相应的元素

$(k, j, b_{kj}) (1 \leq k \leq b.bn, 1 \leq j \leq b.cn)$

相乘即可。则必须知道矩阵B中第 k 行的所有非0元素, 而 $b.rpos[]$ 向量中提供了相应的信息。



算法思路($Q = M \times N$)

Q初始化;

```
if Q是非零矩阵 { //逐行求积
    for (arow=1; arow<=M.bn; ++arow) {
        //处理M的每一行
        ctemp[] = 0; //累加器清零
        计算Q中第arow行的积并存入ctemp[]中;
        将ctemp[]中非零元压缩存储到Q.data;
    } //for arow
}
```



乘法示例

$$M = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, N = \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 0 \\ -2 & 4 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

M三元组表示

Row	Col	Value
1	1	3
1	4	5
2	2	-1
3	1	2

N三元组表示

Row	Col	Value
1	2	2
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

指针 $arow$ 遍历 M 中的每一行, p 为本行中的一个元素, 以 p 的 col 值去找 N 表 row 值相同、 col 值记为 $ccol$ 的元素相乘并累加, 作为 Q 表在 $(arow, ccol)$ 位置的乘积结果。



乘法示例

M三元组表示

Row	Col	Value
1	1	3
1	4	5
2	2	-1
3	1	2

N三元组表示

Row	Col	Value
1	2	2
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

Q三元组表示

Row	Col	Value
1	2	6
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

$arow = 1, col = 1, ccol = 2, Q$ 添加元素(1,2,6)



乘法示例

M三元组表示

Row	Col	Value
1	1	3
1	4	5
2	2	-1
3	1	2

N三元组表示

Row	Col	Value
1	2	2
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

Q三元组表示

Row	Col	Value
1	2	6
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

$arow = 1, col = 4$ 未找到对应位置的元素。



乘法示例

M三元组表示

Row	Col	Value
1	1	3
1	4	5
2	2	-1
3	1	2

N三元组表示

Row	Col	Value
1	2	2
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

Q三元组表示

Row	Col	Value
1	2	6
2	1	-1
3	1	-2
3	2	4

$arow = 2, col = 2, ccol = 1, Q$ 添加元素(2,1,-1)

乘法示例

M三元组表示

Row	Col	Value
1	1	3
1	4	5
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

N三元组表示

Row	Col	Value
1	2	2
2	1	1
3	1	-2
3	2	4

Q三元组表示

Row	Col	Value
1	2	6
2	1	-1
3	2	4

$arow = 3, col = 1, ccol = 2, Q$ 添加元素(3,2,4)



代码实现

```
//求矩阵乘积Q=M*N,采用行逻辑链接存储表示
int MultSMATRIX(RLSMatrix M, RLSMatrix N, RLSMatrix &Q)
{ /* 求稀疏矩阵乘积Q=M*N. 算法5.3 */
    int arow, brow, p, q, ccol, ctemp[MAXRC + 1];
    if (M.cn != N.bn) /* 矩阵M的列数应和矩阵N的行数相等 */
        return -1;
    Q.bn = M.bn; /* Q初始化 */
    Q.cn = N.bn;
    Q.tn = 0;
    M.rpos[M.bn + 1] = M.bn + 1; /* 为方便后面的while循环临时设置 */
    N.rpos[N.bn + 1] = N.bn + 1;
    if (M.bn*N.bn != 0) /* M和N都是非零矩阵 */
    {
        for (arow = 1; arow <= M.bn; ++arow)
        { /* 从M的第一行开始, 到最后一行, arow是M的当前行 */
            for (ccol = 1; ccol <= Q.bn; ++ccol)
                ctemp[ccol] = 0; /* Q的当前行的各列元素累加器清零 */

```



```
    Q.rpos[arow] = Q.bn + 1; /* Q当前行的第一个元素位于上1行最后一个元素之后 */
    for (p = M.rpos[arow]; p < M.rpos[arow + 1]; ++p){//对M当前行中每一个非零元
        brow = M.data[p].col; /* 找到对应元在N中的行号(M当前元的列号) */
        for (q = N.rpos[brow]; q < N.rpos[brow + 1]; ++q) {
            ccol = N.data[q].col; /* 乘积元素在Q中列号 */
            ctemp[ccol] += M.data[p].value*N.data[q].value;
        }
    } /* 求得Q中第arow行的非零元 */
    for (ccol = 1; ccol <= Q.bn; ++ccol) //压缩存储该行非零元
        if (ctemp[ccol])
            if (++Q.bn>MAX_SIZE)
                return -1;
            Q.data[Q.bn].row = arow;
            Q.data[Q.bn].col = ccol;
            Q.data[Q.bn].value = ctemp[ccol];
    }
}
return 1;
}
```



十字链表

对于稀疏矩阵，当非0元素的个数和位置在操作过程中变化较大时，采用链式存储结构表示比三元组的线性表更方便。

矩阵中非0元素的结点所含的域有：**行、列、值、行指针**(指向同一行的下一个非0元)、**列指针**(指向同一列的下一个非0元)。其次，十字交叉链表还有一个头结点，结点的结构如图所示。

row	col	value
down	right	

(a) 结点结构

rn	cn	tn
down	right	

(b) 头结点结构



十字链表

由定义知，稀疏矩阵中同一行的非0元素的由**right**指针域链接成一个行链表，由**down**指针域链接成一个列链表。则每个非0元素既是某个行链表中的一个结点，同时又是某个列链表中的一个结点，所有的**非0元素**构成一个**十字交叉的链表**。称为**十字链表**。

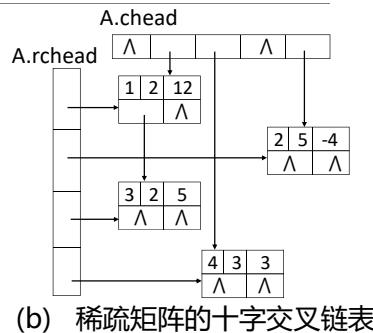
此外，还可用两个一维数组分别存储行链表的头指针和列链表的头指针。



示例

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 12 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -4 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

(a) 稀疏矩阵



(b) 稀疏矩阵的十字交叉链表

十字链表的存储表示

```

typedef struct OLink
{
    int row, col; /* 该非零元的行和列下标 */
    ELEM value; /* 非零元素值 */
    struct OLink *right, *down; /* 该非零元所在行表和列表的后继链
        域 */
}OLink, *OLink;
typedef struct
{
    OLink *rhead, *chead; /* 行和列链表头指针向量基址,由
CreatSMatrix_OL()分配 */
    int rn, cn, tn; /* 稀疏矩阵的行数、列数和非零元个数 */
}CrossList;

```

插入新结点时需要同时对行和列链表添加指针链接。



```

void CreateSMatrix(CrossList &M)
/* 创建稀疏矩阵M,采用十字链表存储表示。算法5.4 */
{
    int i, j, k, m, n, t;
    ELEM e;
    OLink *p, *q;
    cout << "请输入稀疏矩阵的行数 列数 非零元个数: " << endl;
    cin >> m >> n >> t;
    M.rn = m; M.cn = n; M.tn = t;
    M.rhead = (OLink*)malloc((m + 1) * sizeof(OLink));
    if (!M.rhead)
        exit(-1);
    M.chead = (OLink*)malloc((n + 1) * sizeof(OLink));
    if (!M.chead)
        exit(-1);
    for (k = 1; k <= m; k++) /* 初始化行头指针向量;各行链表为空链表 */
        M.rhead[k] = NULL;
    for (k = 1; k <= n; k++) /* 初始化列头指针向量;各列链表为空链表 */
        M.chead[k] = NULL;
    cout << "请按任意次序输入%d个非零元的行 列 元素值:" << M.tn;
    for (k = 0; k < t; k++)
    {
        scanf("%d%d%d", &i, &j, &e);
        cin >> i >> j >> e;
        p = (OLink*)malloc(sizeof(OLink));
        p->row = i; /* 生成结点 */
        p->col = j;
        p->value = e;
        if (M.rhead[i] == NULL || M.rhead[i]->col>j) //p插在该行第一个结点处
        {
            p->right = M.rhead[i];
            M.rhead[i] = p;
        }
        else /* 寻找在行表中的插入位置 */
        {
            for (q = M.rhead[i]; q->right&&q->right->col<j; q = q->right);
            p->right = q->right; /* 完成行插入 */
            q->right = p;
        }
        if (M.chead[j] == NULL || M.chead[j]->row>i) {
            /* p插在该列的第一个结点处 */
            p->down = M.chead[j];
            M.chead[j] = p;
        }
        else /* 寻找在列表中的插入位置 */
        {
            for (q = M.chead[j]; q->down&&q->down->row<i; q = q->down);
            p->down = q->down; /* 完成列插入 */
            q->down = p;
        }
    }
}

```



```

p = (OLink*)malloc(sizeof(OLink));
p->row = i; /* 生成结点 */
p->col = j;
p->value = e;
if (M.rhead[i] == NULL || M.rhead[i]->col>j) //p插在该行第一个结点处
{
    p->right = M.rhead[i];
    M.rhead[i] = p;
}
else /* 寻找在行表中的插入位置 */
{
    for (q = M.rhead[i]; q->right&&q->right->col<j; q = q->right);
    p->right = q->right; /* 完成行插入 */
    q->right = p;
}
if (M.chead[j] == NULL || M.chead[j]->row>i) {
    /* p插在该列的第一个结点处 */
    p->down = M.chead[j];
    M.chead[j] = p;
}
else /* 寻找在列表中的插入位置 */
{
    for (q = M.chead[j]; q->down&&q->down->row<i; q = q->down);
    p->down = q->down; /* 完成列插入 */
    q->down = p;
}
}

```



广义表

广义表是线性表的推广和扩充。

之前，我们把线性表定义为 $n(n \geq 0)$ 个元素 a_1, a_2, \dots, a_n 的有穷序列，该序列中的所有元素具有相同的数据类型且只能是原子项(Atom)。所谓原子项可以是一个数或一个结构，是指结构上不可再分的。若放松对元素的这种限制，容许它们具有其自身结构，就产生了广义表的概念。

广义表

广义表(Lists,又称为列表): 是由 $n(n \geq 0)$ 个元素组成的有穷序列:

$$LS = (a_1, a_2, \dots, a_n)$$

其中 a_i 或者是原子项，或者是一个广义表。 LS 是广义表的名字， n 为它的长度。若 a_i 是广义表，则称为 LS 的子表。

习惯上：原子用**小写字母**，子表用**大写字母**。



相关术语

若广义表LS非空时：

- a_1 (表中第一个元素)称为表头。
- 其余元素组成的子表(a_2, a_3, \dots, a_n)称为表尾。
- 广义表中所包含的元素(包括原子和子表)的个数称为表的长度。
- 广义表中括号的最大层数称为表深(度)。

广义表示例

$A=()$

$B=(e)$

$C=(a,(b,c,d))$

$D=(A,B,C)=(((),(e),(b,c,d)))$

$E=(a,E)=(a,(a,(a,(a,(a,...))))$

$))$

$F=(())$

广义表及其示例

广义表	表长n	表深h
$A=()$	0	0
$B=(e)$	1	1
$C=(a,(b,c,d))$	2	2
$D=(A,B,C)=(((),(e),(b,c,d)))$	3	3
$E=(a,E)=(a,(a,(a,(a,(a,...))))))$	2	∞
$F=(())$	1	2



广义表的重要结论

- (1) 广义表的元素可以是原子，也可以是子表，子表的元素又可以是子表...即广义表是一个多层次的结构。
- (2) 广义表可以被其它广义表所共享，也可以共享其它广义表。广义表共享其它广义表时通过表名引用。
- (3) 广义表本身可以是一个递归表,即广义表也可以是其本身的一个子表。



广义表的存储结构

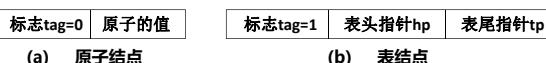
由于广义表中的数据元素具有不同的结构，通常用链式存储结构表示，每个数据元素用一个结点表示。因此，广义表中只有两类结点：

- (1)一类是表结点，用来表示广义表项，由标志域，表头指针域，表尾指针域组成；
- (2)另一类是原子结点，用来表示原子项，由标志域，原子的值域组成。

只要广义表非空，都是由表头和表尾组成。即一个确定的表头和表尾就唯一确定一个广义表。



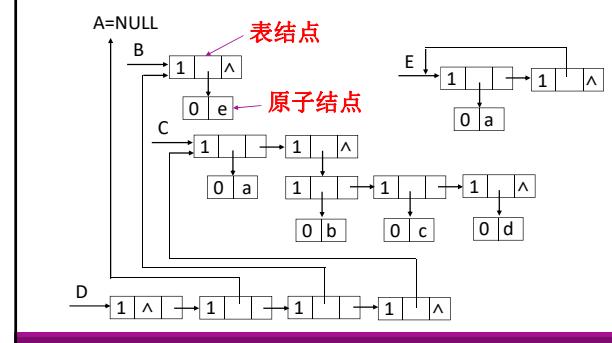
广义表的存储结构



```
typedef struct GLNode
{
    int tag; /* 标志域, 为1: 表结点; 为0 : 原子结点 */
    union
    {
        ELEM value; /* 原子结点的值域 */
        struct GLNode *hp, *tp;
        }ptr; /* ptr为表结点的指针域, hp、tp分别指向表头和表尾 */
} *GList, GLNode; /* 广义表结点类型 */
```

示例

$A=()$, $B=(e)$, $C=(a, (b, c, d))$
 $D=(A, B, C)$, $E=(a, E)$





分析

- 对于上述存储结构，有如下几个特点：
- (1) 若广义表为空，表头指针为空；否则，表头指针总是指向一个表结点，其中hp指向广义表的表头结点(或为原子结点，或为表结点)，tp指向广义表的表尾(表尾为空时，指针为空，否则必为表结点)。
 - (2) 这种结构求广义表的长度、深度、表头、表尾的操作十分方便。
 - (3) 表结点太多，造成空间浪费。



广义表的扩展线性链表存储

标志tag=0	值域value	next结点指针tp
---------	---------	------------

(a) 原子结点

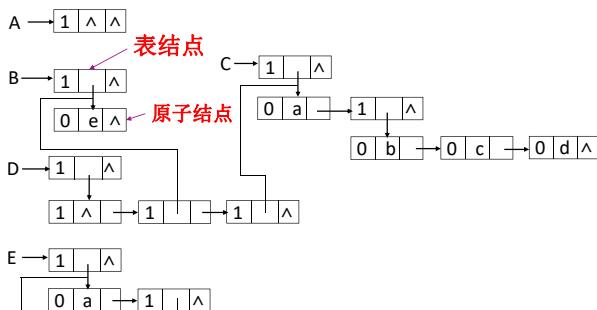
```
typedef struct GLNode
{
    int tag; /* 标志域, 为1: 表结点; 为0 : 原子结点 */
    union
    {
        ELEM value; /* 原子结点的值域 */
        struct GLNode *hp; /* 表结点的表头指针 */
    }Gdata;
    struct GLNode *tp; //相当于线性链表的next指向下一个元素结点
}GLList, GLNode; /* 广义表结点类型 */
```

(b) 表结点



示例

$A = ()$, $B = (e)$, $C = (a, (b, c, d))$
 $D = (A, B, C)$, $E = (a, E)$



m元多项式的表示

对一个三元多项式：

$$\begin{aligned} P(x, y, z) \\ = & x^{10}y^3z^2 + 2x^6y^3z^2 + 3x^5y^2z^2 + x^4y^4z \\ & + 6x^3y^4z + 2yz + 15 \end{aligned}$$

可以改写为：

$$\begin{aligned} P(x, y, z) \\ = & ((x^{10} + 2x^6)y^3 + 3x^5y^2)z^2 + ((x^4 + 6x^3)y^4 \\ & + 2y)z + 15 \end{aligned}$$

多项式P为变元z的多项式，即 $Az^2 + Bz + 15$ ，其中A和B又是 (x, y) 的多项式，符合广义表的结构。



m元多项式的表示

$$\begin{aligned} P(x, y, z) = & ((x^{10} + 2x^6)y^3 + 3x^5y^2)z^2 \\ & + ((x^4 + 6x^3)y^4 + 2y)z + 15 \end{aligned}$$

可以分解为：

$$P = z((A, 2), (B, 1), (15, 0))$$

$$\text{其中 } A = y((C, 3), (D, 2))$$

$$C = x((1, 10), (2, 6))$$

$$D = x((3, 5))$$

$$B = y((E, 4), (F, 1))$$

$$E = x((1, 4), (6, 3))$$

$$F = x((2, 0))$$



m元多项式的结点存储结构

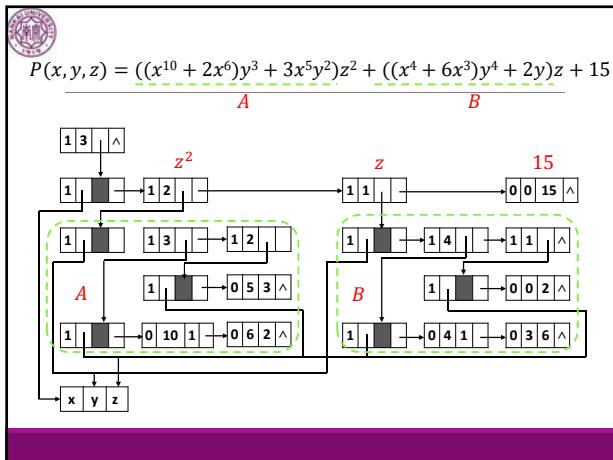
结构与扩展的广义表存储方式类似，添加了exp来存储多项式的指数。

tag=0	exp	hp	tp	tag=1	exp	coef	tp
-------	-----	----	----	-------	-----	------	----

(a) 原子结点

(b) 表结点

```
typedef struct MPNode
{
    int tag; /* 标志域, 为1: 表结点; 为0 : 原子结点 */
    int exp; //指数域
    union
    {
        float coef; //系数域
        struct MPNode *hp; //表结点的表头指针
    }Gdata;
    struct MPNode *tp; //相当于线性链表的next指向下一个元素结点
} MPNode; /* m元多项式广义表类型 */
```



广义表的递归算法

递归函数

一个含直接或间接调用本函数语句的函数被称之为递归函数，它必须满足以下两个条件：

- 1)在每一次调用自己时，必须是(在某种意义上)更接近于解；
- 2)必须有一个终止处理或计算的准则。

广义表的递归算法

广义表从结构上可以分解成广义表 = 子表1 + 子表2 + … + 子表n

因此常利用分治法求解之。

算法设计中的关键问题是，如何将l个子问题的解组合成原问题的解。

求广义表的深度

将广义表分解成n个子表，分别(递归)求得每个子表的深度，

广义表的深度=Max {子表的深度} + 1

可以直接求解的两种简单情况为：

- 空表的深度 = 1
- 原子的深度 = 0

算法实现

```

int GListDepth(GList L)
{ /* 采用头尾链表存储结构,求广义表L的深度。 */
    int max, dep;
    GList pp;
    if (!L)
        return 1; /* 空表深度为1 */
    if (L->tag == 0)
        return 0; /* 原子深度为0 */
    for (max = 0, pp = L; pp; pp = pp->Gdata.ptr.tp)
        for (dep = GListDepth(pp->Gdata.ptr.hp); /* 求以pp->Gdata.ptr.hp
为头指针的子表深度 */
            if (dep>max)
                max = dep;
        }
    return max + 1; /* 非空表的深度是各元素的深度的最大值加1 */
}

```

复制广义表

将广义表分解成表头和表尾两部分，分别(递归)复制求得新的表头和表尾，新的广义表由新的表头和表尾构成。

可以直接求解的两种简单情况为：

- 空表复制求得的新表自然也是空表；
- 原子结点可以直接复制求得。



算法描述

若 ls= NIL 则 newls = NIL

否则

构造结点 newls,

由表头 ls->Gdata.ptr.hp 复制得 newhp

由表尾 ls->Gdata.ptr.tp 复制得 newtp

并使 newls->Gdata.ptr.hp = newhp,

newls->Gdata.ptr.tp = newtp



广义表的复制算法实现

```

void CopyGList(GList &T, GList L)
{ /* 采用头尾链表存储结构,由广义表L复制得到广义表T。算法5.6 */
    if (!L) T = NULL;
    else {
        T = (GList)malloc(sizeof(GLNode)); /* 建表结点 */
        if (!T) exit(-1);
        T->tag = L->tag;
        if (L->tag == 0)
            T->Gdata.value = L->Gdata.value; /* 复制单原子 */
        else
        {
            CopyGList(T->Gdata.ptr.hp, L->Gdata.ptr.hp);
            /* 复制广义表L->Gdata.ptr.hp的一个副本T->Gdata.ptr.hp */
            CopyGList(T->Gdata.ptr.tp, L->Gdata.ptr.tp);
            /* 复制广义表L->Gdata.ptr.tp的一个副本T->Gdata.ptr.tp */
        }
    }
}

```