1.基础知识储备篇

矩阵的相关运算会再线性代数中学到。

1.1矩阵的定义:

定义 1 由 $m \times n$ 个数 a_{ij} ($i=1,2,\cdots,m$; $j=1,2,\cdots,n$)排成的 m 行 n 列 的数表

$$a_{11}$$
 a_{12} ... a_{1n}
 a_{21} a_{22} ... a_{2n}
 \vdots \vdots \vdots
 \vdots
 \vdots \vdots \vdots

称为m 行n 列矩阵,简称 $m \times n$ 矩阵.为表示它是一个整体,总是加一个括弧,并用大写黑体字母表示它,记作

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \tag{1}$$

这 $m \times n$ 个数称为矩阵 A 的元素,简称为元,数 a_{ij} 位于矩阵 A 的第 i 行第 j 列,称为矩阵 A 的 (i,j) 元. 以数 a_{ij} 为 (i,j) 元 的矩阵可简记作 (a_{ij}) 或 (a_{ij}) $m \times n$ 矩阵 A 也记作 $A_{m \times n}$.

N阶方阵(N阶矩阵): 行数m与列数n相同的矩阵,如下图所示就是一个4*4的方阵:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

行矩阵(行向量): 只有一行的矩阵, 下图就是一个行矩阵:

$$\mathbf{A} = (a_1 \ a_2 \cdots \ a_n)$$

列矩阵(列向量): 只有一列的矩阵, 下图就是一个列矩阵:

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

同型矩阵:设先有矩阵A和矩阵B,矩阵A的行数与列数和矩阵B的相同,则矩阵A、B是同型矩阵。

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 4 & 1 \\ -1 & -1 & 2 & 0 \end{bmatrix},$$

单位矩阵: 在矩阵的乘法中,有一种矩阵起着特殊的作用,如同数的乘法中的1,这种矩阵被称为单位矩阵. 它是个方阵,从左上角到右下角的对角线(称为主对角线)上的元素均为1。除此以外全都为0。如下图所示是一个3阶的单位矩阵。

$$\begin{pmatrix}
1 & 0 & 0 \\
0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 1
\end{pmatrix}$$

1.2矩阵的相关运算:

矩阵加法:

定义 2 设有两个 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij})$ 和 $B = (b_{ij})$,那么矩阵 A = B 的和记作 A + B,规定为

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{bmatrix}.$$

应该注意,只有当两个矩阵是同型矩阵时,这两个矩阵才能进行加法运算. 矩阵加法满足下列运算规律(设A,B,C都是 $m \times n$ 矩阵):

(i) A + B = B + A;

(ii)
$$(A + B) + C = A + (B + C)$$
.

_

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} b_{11} + a_{12} b_{21} + a_{13} b_{31} & a_{11} b_{12} + a_{12} b_{22} + a_{13} b_{32} \\ a_{21} b_{11} + a_{22} b_{21} + a_{23} b_{31} & a_{21} b_{12} + a_{22} b_{22} + a_{23} b_{32} \end{pmatrix}.$$

一般的,我们有

定义 4 设 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 是一个 $m \times s$ 矩阵, $\mathbf{B} = (b_{ij})$ 是一个 $s \times n$ 矩阵, 那么规定矩阵 \mathbf{A} 与矩阵 \mathbf{B} 的乘积是一个 $m \times n$ 矩阵 $\mathbf{C} = (c_{ij})$, 其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{ii}b_{ij} = \sum_{k=1}^{i} a_{ik}b_{kj}$$

$$(i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n),$$
(6)

并把此乘积记作

$$C = AB$$
.

2.矩阵快速幂引入篇

2.1 整数快速幂:

为了引出矩阵的快速幂,以及说明快速幂算法的好处,我们可以先求整数的幂。

如果现在要算 X^8 :则 XXXXXXXX 按照寻常思路,一个一个往上面乘,则乘法运算进行7 次。 (XX)(XX)(XX)(XX)

这种求法,先进行乘法得X^2,然后对X^2再执行三次乘法,这样去计算,则乘法运算执行4次。已经比七次要少。所以为了快速算的整数幂,就会考虑这种结合的思想。

现在要考虑应该怎么分让计算比较快。接下来计算整数快速幂。例如: X^19次方。

19的二进制为: 10011。

由 $(X^m)(X^n) = X^m(m+n)$

 $MX^{19} = (X^{16})(X^{2})*(X^{1})$

那么怎么来求解快速幂呢。请看下列代码:

求解X^N的值。

///整数快速幂, 计算x^N

```
int QuickPow(int x,int N)
{
    int res = x;
    int ans = 1;
    while(N)
    {
        if(N&1)
        {
            ans = ans * res;
        }
        res = res*res;
        N = N>>1;
```

```
}
return ans;
}
```

那么让我们来看看下面这段代码到底对不对:

对于X^19来说:

19的二进制为: 10011

初始:

```
ans = 1; res = x;
```

则10011最后一位是1, 所以是奇数。

```
ans = res*ans = x;
res = res*res = x^2;
```

然后右移一位,1001 则1001最后一位是1,所以是奇数

```
ans = res*ans = x*(x^2) = x^3
res = res*res = x^2*x^2 = x^4
```

然后右移一位,100

则最后一位是0,所以当前的数为偶数。

```
res = res*res = x^4*x^4 = x^8
```

然后右移一位,10

最后一位是0,当前数是偶数。

```
res = res*res =x^8*x^8= x^16
```

然后右移一位, 1

最后一位是1, 当前数是奇数

```
ans = ans*res = (x^3)* (x^16) = x^19
res = res*res = x^32
```

可以看出res = X^m,m 始终是与二进制位置上的权值是相对应的。当二进制位为0时,我们只让res*res 使 幂指数*2.对应下一个二进制位的权值,当二进制位为1时,ans = ans*res。则乘上了该乘的X幂次。

2.2 矩阵快速幂算法篇

看了一个整数数的快速幂,现在我们就正式介绍矩阵快速幂算法。假如现在有一个n*n的方阵A。所谓方阵就是行数和列数相等的矩阵,先给出一个数M,让算矩阵A的M次幂,A^M.在此只要求计算并不需要去深究这个矩阵到底是什么含义。则上面代码可以化为。

```
struct Matrix ///结构体,矩阵类型
 int m[maxn][maxn];
}ans,res;
/**计算矩阵乘法的函数,参数是矩阵a
矩阵b和一个n,代表这两个矩阵是几阶方阵。**/
Maxtrix Mul(Matrix A, Matrix B, int n)
  Matrix tmp; ///定义一个临时的矩阵, 存放A*B的结果
  for(int i = 1; i <= n; i++)
   for(int j = 1; j <= n; j++)
     tmp.m[i][j] = 0;
  for(int i = 1; i <= n; i++)
   for(int j = 1; j <= n; j++)
     for(int k = 1; k <= n; k++)
       tmp.m[i][j] += A.m[i][k]*B.m[k][j];
  return tmp;
///快速幂算法,求矩阵res的N次幂
void QuickPower(int N,int n)
{
 /**上面整数的幂的ans初始化为1,对于矩阵的
  乘法来说, ans应该初始化为单位阵,对于单位矩阵E
  任何矩阵A*E = A**/
  for(int i = 1; i <= n; i++)
   for(int j = 1; j <= n; j++)
     if(i == j) ans.m[i][j] = 1;
     else ans.m[i][j] = 0;
 while(N)
   if(N&1)
     ans = Mul(ans,res);
   res = Mul(res,res);
   N = N > 1;
3
```

上面只是简单的计算矩阵的幂,大家会感觉很抽象,因为上述矩阵并没有具体的含义,

现在就举例说明矩阵快速幂在实际运用中的意义:

以最常见的斐波那契数列为例: 众所周知: 斐波那契数列递推公式为:

F[n] = F[n-1] + F[n-2]. 由f[0]=0,f[1]=1,可以递推后面的所有数。

在以前,我们会常常用for循环,这是最直接的算法。

POJ 3070 题目, 让求斐波那契数列, 其n更是高达10亿。

直接递推的局限性:

- (1) 本题让你递推的斐波那契数n高达10亿。测试时间仅1秒的时间,for循环用递推公式递归导致超时。
- (2) 想要打表实现随机访问根本不可能,先把斐波那契数列求到10亿,然后想去进行随机访问。题目未给出那么多内存,数组也开不到10亿。

因此它可以用矩阵快速幂来写。

观察f[n] = f[n-1]+f[n-2] 第n相是由第n-1项和第n-2项递推而来。

同理, 第n+1项由第n项和第n-1项递推而来。

因此可以用矩阵表示:

$$\begin{bmatrix} f(n) \\ f(n-1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} f(n-1) \\ f(n-2) \end{bmatrix}$$

则,知道f[n-1]、f[n-2]则乘上左方矩阵,就能得到等号左侧矩阵,第一个位置即为要求的f[n]。

2020/11/9 wz摘自https://www.cnblogs.com/cmmdc/p/6936196.html