

## Глава 1. Нормы вектора и матриц, мера обусловленности матрицы

Введем понятия норм вектора и матрицы, которые используются при «интегральной» оценке результатов операций, выполняемых над этими распределенными объектами.

### 1.1. Норма вектора

Норма вектора  $\|x\|$  – положительная скалярная величина, вычисляемая через его компоненты  $x_i, i = 1 \div n$  и явно или косвенно характеризующая его длину. Как и длина вектора, она должна удовлетворять следующим соотношениям:

$$\|x\| \geq 0, \quad \|cx\| = |c|\|x\|, \quad \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad (1.1)$$

Приведем три способа определения нормы вектора.

#### 1. Кубическая норма

$$\|x\|_{\text{куб}} = \max_i |x_i| \quad (1.2)$$

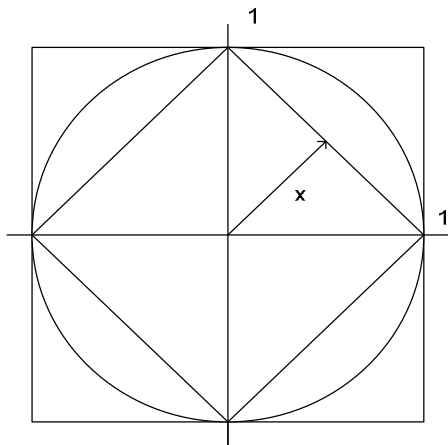
#### 2. Октаэдрическая норма

$$\|x\|_{\text{окт}} = \sum_i |x_i| \quad (1.3)$$

#### 3. Сферическая норма

$$\|x\|_{\text{сф}} = \sqrt{\sum_i |x_i|^2} = \sqrt{(x, x)} \quad (1.4)$$

Концы множества векторов, нормы которых удовлетворяют равенствам  $\|x\|_{\text{куб}} = 1$ ,  $\|x\|_{\text{окт}} = 1$  и  $\|x\|_{\text{сф}} = 1$ , нарисуют в  $n$ -мерном пространстве, соответственно, поверхности  $n$ - мерного куба,  $n$ -мерного октаэдра и  $n$ -мерной сферы. Это обстоятельство и объясняет их название.



Легко проверить, что все указанные нормы удовлетворяют трем соотношения (1.1).

Из рисунка (на котором для двумерного случая построены куб, октаэдр и сфера, соответствующие уравнениям:  $\|x\|_{\text{куб}} = 1$ ,  $\|x\|_{\text{окт}} = 1$  и  $\|x\|_{\text{сф}} = 1$ ) видно, что для любого вектора  $x$  между этими нормами выполняются следующие соотношения

$$\|x\|_{\text{окт}} \geq \|x\|_{\text{сф}} \geq \|x\|_{\text{куб}}$$

Справедливость соотношения легко подтверждается на примере конкретного вектора  $x = [1, 2, 3]$ , для которого соответствующие нормы равны  $\|x\|_{\text{куб}} = 3$ ,

$\|x\|_{\text{окт}} = 6$  и  $\|x\|_{\text{сф}} = \sqrt{1 + 4 + 9} = \sqrt{14} \approx 3,74$ .

*Замечание.* Из равенства норм двух векторов не следует равенство самих векторов, в то время как равные вектора всегда имеют равные нормы.

Приведем алгоритмы вычисления двух норм  $\|x\|_{\text{куб}}$  и  $\|x\|_{\text{окт}}$  (поскольку они одновременно демонстрируют, как можно найти максимальное значение и сумму любой последовательности чисел)

1.

```

norm = 0
for i = 1, n
{
    buf = |xi|
    if buf > norm then norm = buf
}

```

2.

```

norm = 0
for i = 1, n
{
    norm = norm + |xi|
}

```

## 1.2. Норма матрицы

Норма матрицы  $\|A\|$  – положительная скалярная величина, которая устанавливает соответствие между нормами исходного вектора  $\|x\|$  и вектора, являющегося результатом воздействия на исходный вектор матрицы  $\|Ax\|$ . При этом в зависимости от критерия, используемого для нахождения нормы матрицы

$$\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$$

$$\|A\| = \sup_x \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

определяются два вида норм: согласованная и подчиненная (наименьшая из всех согласованных).

Выведем нормы матрицы подчиненные, соответственно, кубической, октаэдрической и сферической нормам вектора.

1.

$$\|Ax\|_{\text{куб}} = \max_i \left| \sum_j A_{ij} x_j \right| \leq \max_i \sum_j |A_{ij}| \|x_j\| \leq \max_j \|x_j\| \max_i \sum_j |A_{ij}| = \|x\|_{\text{куб}} \max_i \sum_j |A_{ij}|$$

Отсюда

$$\|A\|_{\text{куб}} = \max_i \sum_j |A_{ij}| \quad (1.5)$$

2.

$$\begin{aligned} \|Ax\|_{\text{окт}} &= \sum_i \left| \sum_j A_{ij} x_j \right| \leq \sum_i \sum_j |A_{ij}| |x_j| = \sum_j |x_j| \sum_i |A_{ij}| \leq \max_j \sum_i |A_{ij}| \sum_j |x_j| = \\ &= \|x\|_{\text{окт}} \max_j \sum_i |A_{ij}| \end{aligned}$$

Отсюда

$$\|A\|_{\text{окт}} = \max_j \sum_i |A_{ij}| \quad (1.6)$$

*Замечание.* Для любой симметричной матрицы  $\|A\|_{\text{куб}} = \|A\|_{\text{окт}}$

$$3. \|Ax\|_{\text{сф}}^2 = (Ax, Ax) = (x, A^T Ax) = \dots$$

Матрица  $A^T A$  симметричная и положительно определенная (т.к.  $(A^T A)^T = A^T (A^T)^T = A^T A$  и  $(A^T Ax, x) = (Ax, Ax) > 0$ ). Поэтому она имеет полную линейно-независимую систему собственных векторов  $x^i, i = 1 \div n$ , а ее собственные числа действительные и положительные:  $\Lambda_1 \geq \Lambda_2 \geq \dots \geq \Lambda_n > 0$ . Представим произвольный вектор  $x$  в виде разложения по этим векторам  $x = \sum_i c_i x^i$  и подставим его в верхнее

скалярное произведение

$$\begin{aligned} &= \left( \sum_i c_i x^i, \sum_i c_i A^T Ax^i \right) = \left( \sum_i c_i x^i, \sum_i c_i \Lambda_i x^i \right) \leq \Lambda_1 \left( \sum_i c_i x^i, \sum_i c_i x^i \right) = \Lambda_1 (x, x) = \Lambda_1 \|x\|_{\text{сф}}^2 \end{aligned}$$

Отсюда

$$\|A\|_{\text{сф}} = \sqrt{\Lambda_1} \quad (1.7)$$

*Замечание.* Поскольку для симметричной матрицы  $A^T A = A^2$ , то  $\Lambda_1 = \lambda_1^2$  и  $\|A\|_{\text{сф}} = |\lambda_1|$ .

## Лабораторная работа

Реализовать следующие программы в математическом пакете Maxima.

На следующем занятии продемонстрировать их работу

1.

```
/* решение Ax=b методом Крамера */
kill(all);
numer:true;
fpprintprec:5;
n:7;
/* задаем систему случайным образом */
```

```

A:zeromatrix(n,n); b:zeromatrix(n,1); x:zeromatrix(n,1);
for i thru n do for j thru n do A[i,j]:0.5-random(1.0);
/* находим b[i,1] для единичного решения */
for i thru n do for j thru n do b[i,1]:b[i,1]+A[i,j];
B:copy(A);
d:determinant(A);
for j thru n do(
    A:copy(B),
    for i thru n do A[i,j]:b[i,1],
    dm:determinant(A),x[j,1]:dm/d
);
print("Решение: ",x);
dx:zeromatrix(n,1);
A:copy(B);
for i thru n do(
    dx[i,1]:b[i,1],
    for j thru n do dx[i,1]:dx[i,1]-A[i,j]*x[j,1]
);
print("Невязка: ",dx);

```

2.

/\* нормы и прочее \*/

kill(all);

numer:true;

fpprintprec:5;

n:5;

nEvc(C):=block

(

[i,j,n],

n:length(C),

nn:0,

for i thru n do

for j thru n do nn:nn+C[i,j]\*C[i,j],

return(sqrt(nn))

);

/\* подпрограмма умножает транспонированную матрицу на исходную  
результат возвращает в матрице C2 \*/

Ct\_C(C):=block

(

[i,j,k,n,Ct], /\* локальные переменные подпрограммы \*/

n:length(C), /\* определяем размерность матрицы \*/

C2:zeromatrix(n,n), /\* формируем нулевую матрицу, размерности n \*/

Ct:transpose(C), /\* трансформируем матрицу \*/

for i thru n do /\* три=1+2 вложенных цикла \*/

for j thru n do for k thru n do C2[i,j]:C2[i,j]+Ct[i,k]\*C[k,j]

);

/\* задаем систему случайным образом \*/

A:zeromatrix(n,n); b:zeromatrix(n,1); x:zeromatrix(n,1);

for i thru n do for j thru n do A[i,j]:0.5-random(1.0);

print("Матрица A ", A);

```

/* функции вычисляют нормы матрицы: кубическая, октаэдрическая и евклидова */
nrm1(A):=lmax(create_list(sum(abs(A[i,j]),j,1,length(A)),i,1,length(A)));
nrm2(A):=lmax(create_list(sum(abs(A[i,j]),i,1,length(A)),j,1,length(A)));
nrm4(A):=sqrt(sum(sum(A[i,j]^2,j,1,length(A)),i,1,length(A)));

Ct_C(A);
print("Матрица C2 ",C2);
print("Нормы симметричной матрицы C2: ",nrm1(C2),nrm2(C2),nrm4(C2));
print("Евклидова нормы матрицы C2: ",nEvc(C2));
matrix([1,2,3],[2,3,4],[3,4,5]);

```