

## Норма вектора

В произвольном линейном пространстве каждому его элементу  $\mathbf{x}$  может быть поставлена в соответствие скалярная величина  $\|\mathbf{x}\|$ , называемая его *нормой*. Для того, чтобы число  $\|\mathbf{x}\|$  можно было считать нормой, закон его вычисления должен быть таким, чтобы для любых элементов  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  этого пространства выполнялись следующие три соотношения:

- $\|\mathbf{x}\| \geq 0$ , причем равенство нормы нулю  $\|\mathbf{x}\|=0$  выполняется только для нуль-вектора  $\mathbf{x}=\mathbf{0}$ ;
- $\|\mathbf{x}+\mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\|+\|\mathbf{y}\|$ ;
- $\|\alpha \cdot \mathbf{x}\| = |\alpha| \cdot \|\mathbf{x}\|$ .

Пространства, в которых определена норма называют *нормированными*.

Легко догадаться, зачем нужны нормы. Самое главное их назначение – получить возможность сравнения векторов между собой. Если для обычных действительных чисел такая операция подразумевается, то для элементов линейных пространств ее надо специально конструировать. В частности, интуитивно понятно, что, скажем, вектор  $(100, 100, 100)$  «больше» вектора  $(1, 1, 1)$ , но, чтобы иметь право на такое заявление, необходимо придумать саму технологию «сравнения» векторов. Эту функцию, как раз, и выполняет норма. Если норма одного из векторов больше нормы другого (а нормы являются обычными числами, которые допускают процедуру сравнения), то можно этот результат перенести и на сами векторы, считая, что первый «больше» второго.

Введем конкретные виды норм для пространства векторов  $\mathbf{R}_n$ , учитывая, что на практике (в зависимости от специфики той или иной задачи) применяются разные нормы.

- Евклидовой нормой*, или *2-нормой*, или *длиной* вектора называется число:

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{(\mathbf{x}, \mathbf{x})} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}.$$

- 1-нормой*, или «манхэттенским расстоянием» называется число:

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i|}$$

- $\infty$ -нормой* называется максимальное из абсолютных значений координат вектора:

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_i (|x_i|)$$

Наиболее часто в линейной алгебре используется евклидова норма, поскольку она имеет наиболее интуитивный геометрический смысл длины вектора. Ее мы будем в дальнейшем обозначать просто  $\|\mathbf{x}\|$  (без индекса «2») или  $|\mathbf{x}|$ . 1-норму (вместо евклидовой) удобно применять в различных задачах вычислительной линейной алгебры, связанных с операциями над векторами большой размерности  $n$  (например, при решении большой системы линейных алгебраических уравнений). Делается это ради экономии компьютерного времени, поскольку каждое вычисление 2-нормы сопряжено с  $n$  возведениями в квадрат и извлечением корня. Как правило, различные численные алгоритмы подразумевают постоянный контроль нормы тех или иных векторов (например, невязок при итерационном решении системы уравнений), поэтому упрощение расчетов по формулам 1-нормы существенно сокращает время

вычислений на ЭВМ. В некоторых специфических задачах применяется также  $\infty$ -норма.

В приведенном ниже примере вычисляются различные нормы двух векторов из пространства  $\mathbf{R}_5$ .

**Пример 1.4. Нормы**

$$\begin{array}{l} a := \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \\ |a| = 5.477 \\ \sqrt{\sum_{i=1}^5 (a_i)^2} = 5.477 \\ \sqrt{\sum_{i=1}^5 |a_i|} = 3.162 \\ \max(a) = 4 \end{array} \qquad \begin{array}{l} b := \begin{pmatrix} 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \\ 9 \end{pmatrix} \\ |b| = 15.969 \\ \sqrt{\sum_{i=1}^5 (b_i)^2} = 15.969 \\ \sqrt{\sum_{i=1}^5 |b_i|} = 5.916 \\ \max(b) = 9 \end{array}$$

**Комментарии к примеру**

Длина вектора (евклидова норма) рассчитывается в Mathcad автоматически (для этого, как показано во второй строке листинга, следует примерить к вектору операцию модуля). В третьей строке листинга вычисление евклидовой нормы векторов дублируется в соответствии с самим определением евклидовой нормы. Обратите также внимание, что расчет  $\infty$ -нормы, приведенный в последней строке листинга, будет верным только для положительных координат векторов. Если вектор содержит и отрицательные координаты, то правильным был бы расчет по формуле  $\max(a_1, a_2, a_3, a_4, a_5)$ .