

## Метод наименьших квадратов

Метод наименьших квадратов (МНК) используется во многих случаях, когда возникает необходимость обработки экспериментальных данных, которые, весьма возможно, получены со значительной погрешностью. В таких случаях необходимо провести аппроксимирующую кривую, которая не проходит через экспериментальные точки, но в то же время отражает закономерность исследуемого явления, процесса и т.д.

### Линейная задача МНК

Пусть известно, что величина  $y$  является функцией от аргумента  $x$ , причем в результате измерений получена таблица значений  $y_i = y(x_i)$  ( $i = 0, 1, \dots, m$ ). Обозначим узлы исходной таблицы через  $x_i$ , где ( $0 \leq i \leq m$ ) – номер узла. Считаем известными значения экспериментальных данных  $y_i$  в узловых точках.

Введем непрерывную функцию  $F_n(x)$  для аппроксимации дискретной зависимости  $f(x_i)$ . В узлах функции  $F_n(x)$  и  $f(x)$  будут отличаться на величину  $\varepsilon_i = F_n(x_i) - y_i$ . Отклонения  $\varepsilon_i$  могут принимать как положительные, так и отрицательные значения. Чтобы не учитывать знаки, возведем каждое отклонение в квадрат и просуммируем их по всем узлам

$$\sum_{i=0}^{i < m} \varepsilon_i^2 = \sum_{i=0}^{i < m} (F_n(x_i) - y_i)^2 = Q \quad (1)$$

Метод построения аппроксимирующей функции  $F_n(x)$  из условия минимума величины  $Q$  – называется *методом наименьших квадратов*.

Предположим, что для аппроксимации функции  $f(x)$  используется линейная модель

$$F_n(x) = c_0 \varphi_0(x) + c_1 \varphi_1(x) + \dots + c_{n-1} \varphi_{n-1}(x), \quad (2)$$

Где  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_{n-1}(x)$  – заданные базисные функции;  $c_0, \dots, c_{n-1}$

– коэффициенты, определяемые при минимизации величины  $Q$ .

С математической точки зрения необходимое условие экстремума функции  $Q$  является:

$$\begin{aligned} \frac{\partial Q}{\partial c_k} &= 0, & k &= 0, 1, \dots, n-1, \\ \frac{\partial Q}{\partial c_k} &= 0, & (k &= 0, 1, \dots, n-1) \end{aligned}$$

Принимая во внимание (2), имеем



**Пример 1.** Пусть функция  $y = f(x)$  задана таблицей

$X_i$	0.0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9
$Y_i$	0.21	0.23	0.31	0.29	0.42	0.35	0.58	0.61	0.59	0.66

Приблизить данную функцию многочленами первой и второй степени, используя МНК; найти соответствующие среднеквадратичные отклонения.

Решение

Из условия задачи следует, что  $m = 10$  и для линейной аппроксимации  $n = 2$ , а в случае приближения многочленом второй степени  $n = 3$ .

Для линейной аппроксимации система нормальных уравнений имеет вид

$$(m)c_0 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i\right) c_1 = \sum_{i=0}^{i<m} y_i \quad \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i\right) c_0 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i^2\right) c_1 = \sum_{i=0}^{i<m} y_i x_i \quad (6)$$

Запишем также систему нормальных уравнений для квадратичной аппроксимации.

$$\begin{aligned} (m)c_0 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i\right) c_1 + \sum_{i=0}^{i<m} x_i^2 c_2 &= \sum_{i=0}^{i<m} y_i \\ \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i\right) c_0 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i^2\right) c_1 + \sum_{i=0}^{i<m} x_i^3 c_2 &= \sum_{i=0}^{i<m} y_i x_i \\ \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i^2\right) c_0 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i^3\right) c_1 + \left(\sum_{i=0}^{i<m} x_i^4\right) c_2 &= \sum_{i=0}^{i<m} y_i x_i^2 \end{aligned} \quad (7)$$

В частности для  $m = 10$  и  $n = 2$ , система (5) имеет вид

$$\begin{aligned} 10c_0 + 4,5c_1 &= 4,25 \\ 4,5c_0 + 2,85c_1 &= 2,356 \end{aligned}$$

отсюда находим  $c_0 \approx 0,183$  и  $c_1 \approx 0,538$ .

В случае  $n = 3$  имеем

$$\begin{aligned} 10c_0 + 4,5c_1 + 2,85c_2 &= 4,25 \\ 4,5c_0 + 2,85c_1 + 2,025c_2 &= 2,356 \\ 2,85c_0 + 2,025c_1 + 1,5333c_2 &= 1,6154. \end{aligned}$$

Решая полученную систему, находим  $c_0 \approx 0,194$ ,  $c_1 \approx 0,452$  и  $c_2 \approx 0,0947$ .

Среднеквадратичное отклонение

$$\delta_n = \sqrt{\frac{1}{m} \sum_{i=0}^{i<m} (F(x_i) - y_i)^2}.$$

В данном случае  $\delta_2 \approx 0,0486$ ;  $\delta_3 \approx 0,0481$ .

В рассматриваемом примере, учитывая большую простоту использования линейных функций, достаточно остановиться на линейном приближении.  $f(x) \approx 0,183 + 0,583x$ .