

Пусть опытным путём получены данные:

x	x ₁	x ₂	...	x _n
y	y ₁	y ₂	...	y _n

При выравнении их по параболе получили зависимость $y=ax^2+bx+c$. Требуется, используя метод наименьших квадратов (далее – МНК), аппроксимировать эти данные линейной зависимостью $y=kx+l$ и выяснить, какая из этих зависимостей лучше, в смысле МНК, выравняет полученные данные.

Решение.

Согласно МНК, $\sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \rightarrow \min$, где $f(x)$ – аппроксимирующая

зависимость. Пусть $f(x)=kx+l$, тогда $\sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - kx_i - l)^2$. Рассмотрим функцию

$\omega(k, l) = \sum_{i=1}^n (y_i - kx_i - l)^2$: нам необходимо найти те значения аргументов, при

которых она принимает наименьшее значение. Для этого приравняем к нулю её частные производные и решим полученную систему двух линейных уравнений с двумя неизвестными. Имеем:

$$\begin{cases} \omega'_k = \sum_{i=1}^n 2(y_i - kx_i - l)(-x_i) = 0, \\ \omega'_l = \sum_{i=1}^n 2(y_i - kx_i - l)(-1) = 0; \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^n (x_i y_i - kx_i^2 - lx_i) = 0, \\ \sum_{i=1}^n (y_i - kx_i - l) = 0; \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^n x_i y_i - k \sum_{i=1}^n x_i^2 - l \sum_{i=1}^n x_i = 0, \\ \sum_{i=1}^n y_i - k \sum_{i=1}^n x_i - nl = 0; \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k \sum_{i=1}^n x_i^2 + l \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i, \\ k \sum_{i=1}^n x_i + ln = \sum_{i=1}^n y_i. \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} k \sum_{i=1}^n x_i^2 + l \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i, \\ l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i - \frac{k}{n} \sum_{i=1}^n x_i; \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k \sum_{i=1}^n x_i^2 + (\bar{y} - k\bar{x}) \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i, \\ l = \bar{y} - k\bar{x}; \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} k \sum_{i=1}^n x_i^2 - k\bar{x}n \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{y}n \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i, \\ l = \bar{y} - k\bar{x}; \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} k(\sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}n\bar{x}) = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{y}n\bar{x}, \\ l = \bar{y} - k\bar{x}; \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k(\sum_{i=1}^n x_i^2 - \sum_{i=1}^n \bar{x}^2) = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n \bar{x}\bar{y}, \\ l = \bar{y} - k\bar{x}; \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} k \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}), \\ l = \bar{y} - k\bar{x}; \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}, \\ l = \bar{y} - k\bar{x}. \end{cases}$$

Для того чтобы выяснить, какая зависимость лучше, в смысле МНК, аппроксимирует опытные данные, нужно для каждой из них подсчитать сумму

$\sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2$. Чем меньше значение суммы, тем лучше аппроксимация.

$$\sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n \overline{xy} = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

Доказательство

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) &= \sum_{i=1}^n (x_i y_i - x_i \bar{y} - y_i \bar{x} + \overline{xy}) = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{y} \sum_{i=1}^n x_i - \\ &- \bar{x} \sum_{i=1}^n y_i + n \overline{xy} = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i + n \overline{xy} = \\ &= \sum_{i=1}^n x_i y_i - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i + n \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \frac{2}{n} \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i + \\ &+ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \sum_{i=1}^n y_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i - n \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \\ &= \sum_{i=1}^n x_i y_i - n \overline{xy} = \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n \overline{xy} \end{aligned}$$

В частности

$$\sum_{i=1}^n x_i^2 - \sum_{i=1}^n \bar{x}^2 = \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$