

АППРОКСИМАЦИЯ АПРИОРНО ЗАДАНЫХ ДАННЫХ С ИСПОЛЬЗОВАНИЕМ МЕТОДА НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ (МНК (LEAST-SQUARES METHOD, LSM))

Исходные данные: числовая зависимость $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$.

Критерий оптимизации:

$$g = \sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \rightarrow \min \quad (1)$$

Случай 1. Линейная зависимость

Аппроксимация данных линейной функцией $f(x) = ax + b$.

Из (1) следует, что минимум функции $g(a, b)$ будет в том случае, если

$$\frac{\partial g}{\partial a} = 0 \quad (2)$$

и

$$\frac{\partial g}{\partial b} = 0. \quad (3)$$

Из (2) получаем

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial a} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ax_i - b)^2}{\partial a} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - ax_i - b)(-x_i) = \\ &= -2 \sum_{i=1}^n x_i y_i + 2 \sum_{i=1}^n ax_i^2 + 2 \sum_{i=1}^n bx_i = -2 \sum_{i=1}^n x_i y_i + 2a \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2b \sum_{i=1}^n x_i = 0, \\ &\quad a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i. \end{aligned} \quad (4)$$

Аналогично, из (3) получаем

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial b} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial b} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ax_i - b)^2}{\partial b} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - ax_i - b)(-1) = \\ &= 2 \sum_{i=1}^n (-y_i) + 2 \sum_{i=1}^n ax_i + 2 \sum_{i=1}^n b = -2 \sum_{i=1}^n y_i + 2a \sum_{i=1}^n x_i + 2nb = 0, \\ &\quad a \sum_{i=1}^n x_i + nb = \sum_{i=1}^n y_i. \end{aligned} \quad (5)$$

Выражения (4) и (5) образуют систему из двух линейных уравнений относительно a и b , которую можно записать в матричном виде $AX = B$, где

$$A = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & n \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}$$

Решение системы можно представить в виде $X = A^{-1}B$. С учетом того, что

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{n}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} & -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \\ -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} & \frac{(\sum_{i=1}^n x_i)^2}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \end{bmatrix}$$

получаем

$$\begin{aligned} a &= \frac{n}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \cdot \sum_{i=1}^n x_i y_i - \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \cdot \sum_{i=1}^n y_i = \\ &= \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \\ b &= -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \cdot \sum_{i=1}^n x_i y_i + \frac{(\sum_{i=1}^n x_i)^2}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \cdot \sum_{i=1}^n y_i = \\ &= \frac{(\sum_{i=1}^n x_i)^2 \cdot \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n x_i y_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \end{aligned}$$

Таким образом, искомые коэффициенты вычисляются по формулам

$$\begin{aligned} a &= \frac{n \sum_{i=1}^n x_i y_i - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \\ b &= \frac{(\sum_{i=1}^n x_i)^2 \cdot \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n x_i \cdot \sum_{i=1}^n x_i y_i}{n \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\sum_{i=1}^n x_i)^2} \end{aligned}$$

Примечание

Нахождение обратной матрицы для матрицы 2×2 общего вида:

$$\begin{aligned} A &= \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} \\ \begin{pmatrix} a & b & 1 & 0 \\ c & d & 0 & 1 \end{pmatrix} &\sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} & \frac{1}{a} & 0 \\ c & d & 0 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} & \frac{1}{a} & 0 \\ 0 & d - \frac{b}{a} \cdot c & -\frac{c}{a} & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} & \frac{1}{a} & 0 \\ 0 & \frac{ad - bc}{a} & -\frac{c}{a} & 1 \end{pmatrix} \sim \\ &\sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} & \frac{1}{a} & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{c}{a} \cdot \frac{a}{ad - bc} & \frac{ad - bc}{ad - bc} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{b}{a} & \frac{1}{a} & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{c}{ad - bc} & \frac{ad - bc}{ad - bc} \end{pmatrix} \sim \\ &\sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{a} - \left(-\frac{c}{ad - bc}\right) \frac{b}{a} & -\frac{a}{ad - bc} \cdot \frac{b}{a} \\ 0 & 1 & -\frac{c}{ad - bc} & \frac{ad - bc}{ad - bc} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{d}{ad - bc} & -\frac{b}{ad - bc} \\ 0 & 1 & -\frac{c}{ad - bc} & \frac{ad - bc}{ad - bc} \end{pmatrix} \\ A^{-1} &= \begin{bmatrix} \frac{d}{ad - bc} & -\frac{b}{ad - bc} \\ -\frac{c}{ad - bc} & \frac{ad - bc}{ad - bc} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Случай 2. Квадратичная зависимость

Аппроксимация данных квадратичной функцией $f(x) = ax^2 + bx + c$.

Из (1) следует, что минимум функции $g(a, b, c)$ будет в том случае, если

$$\frac{\partial g}{\partial a} = 0, \quad (6)$$

$$\frac{\partial g}{\partial b} = 0 \quad (7)$$

и

$$\frac{\partial g}{\partial c} = 0. \quad (8)$$

Из (6) получаем

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial a} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ax_i^2 - bx_i - c)^2}{\partial a} \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - ax_i^2 - bx_i - c) \cdot (-x_i^2) = \\ &= -2 \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i + 2a \sum_{i=1}^n x_i^4 + 2b \sum_{i=1}^n x_i^3 + 2c \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0 \\ a \sum_{i=1}^n x_i^4 + b \sum_{i=1}^n x_i^3 + c \sum_{i=1}^n x_i^2 &= \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \quad (9) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial b} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial b} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ax_i^2 - bx_i - c)^2}{\partial b} \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - ax_i^2 - bx_i - c) \cdot (-x_i) = \\ &= -2 \sum_{i=1}^n x_i y_i + 2a \sum_{i=1}^n x_i^3 + 2b \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2c \sum_{i=1}^n x_i = 0 \\ a \sum_{i=1}^n x_i^3 + b \sum_{i=1}^n x_i^2 + c \sum_{i=1}^n x_i &= \sum_{i=1}^n x_i y_i \quad (10) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial g}{\partial c} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial c} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ax_i^2 - bx_i - c)^2}{\partial c} \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - ax_i^2 - bx_i - c) \cdot (-1) = \\ &= -2 \sum_{i=1}^n y_i + 2a \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2b \sum_{i=1}^n x_i + 2nc = 0 \\ a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i + nc &= \sum_{i=1}^n y_i \quad (11) \end{aligned}$$

Выражения (9), (10) и (11) также образуют систему линейных уравнений относительно искоемых коэффициентов a, b, c , записываемую в матричном виде как

$$A = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^4 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i & n \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}$$

Общее решение ввиду его громоздкости выводить не будем.

Случай 3. Полиномиальная зависимость n-го порядка

Аппроксимация данных квадратичной функцией $f(x) = a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \dots + a_1 x + a_0$.

По индукции можно записать общий вид системы уравнений, решение которой даст искомые коэффициенты функции.

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^{2m} & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^{m+2} & \sum_{i=1}^n x_i^{m+1} & \sum_{i=1}^n x_i^m \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \sum_{i=1}^n x_i^{m+2} & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^4 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ \sum_{i=1}^n x_i^{m+1} & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i^m & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i & n \end{bmatrix}}_{(m+1) \times (m+1)}, \quad X = \begin{bmatrix} a_m \\ \vdots \\ a_2 \\ a_1 \\ a_0 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^m y_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}$$

С целью удобства вычислений перепишем систему в следующем виде:

$$A = \underbrace{\begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^m \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^{m+1} \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^4 & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^{m+2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{i=1}^n x_i^m & \sum_{i=1}^n x_i^{m+1} & \sum_{i=1}^n x_i^{m+2} & \dots & \sum_{i=1}^n x_i^{2m} \end{bmatrix}}_{(m+1) \times (m+1)}, \quad X = \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n x_i^m y_i \end{bmatrix}$$

Полученная система уравнений апробирована в программной системе РАЕ для аппроксимации временных затрат на синтез разбиений разными методами.

Случай 4. Экспоненциальная зависимость

Аппроксимация данных экспоненциальной функцией $f(x) = ae^x + b$.

Минимум функции $g(a, b)$ наблюдается в том случае, если

$$\frac{\partial g}{\partial a} = 0$$

и

$$\frac{\partial g}{\partial b} = 0.$$

$$\frac{\partial g}{\partial a} = \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ae^{x_i} - b)^2}{\partial a} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - ae^{x_i} - b)(-e^{x_i}) =$$

$$= -2 \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i} + 2a \sum_{i=1}^n e^{2x_i} + 2b \sum_{i=1}^n e^{x_i} = 0$$

$$a \sum_{i=1}^n e^{2x_i} + b \sum_{i=1}^n e^{x_i} = \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i}$$

$$\frac{\partial g}{\partial b} = \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial b} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - a e^{x_i} - b)^2}{\partial b} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - a e^{x_i} - b)(-1) =$$

$$= -2 \sum_{i=1}^n y_i + 2a \sum_{i=1}^n e^{x_i} + 2 \sum_{i=1}^n b = 0$$

$$a \sum_{i=1}^n e^{x_i} + nb = \sum_{i=1}^n y_i$$

В матричном виде полученная система уравнений имеет вид

$$A = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n e^{2x_i} & \sum_{i=1}^n e^{x_i} \\ \sum_{i=1}^n e^{x_i} & n \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i} \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}.$$

Ее решение в матричном виде

$$X = A^{-1}B = \begin{bmatrix} \frac{n}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2} & -\frac{\sum_{i=1}^n e^{x_i}}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2} \\ -\frac{\sum_{i=1}^n e^{x_i}}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2} & \frac{\sum_{i=1}^n e^{2x_i}}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i} \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}.$$

Таким образом, формулы для коэффициентов можно представить в следующем виде

$$a = \frac{n \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i} - \sum_{i=1}^n e^{x_i} \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2},$$

$$b = \frac{\sum_{i=1}^n e^{2x_i} \cdot \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n e^{x_i} \cdot \sum_{i=1}^n y_i e^{x_i}}{n \sum_{i=1}^n e^{2x_i} - (\sum_{i=1}^n e^{x_i})^2}.$$

На самом деле показательную зависимость можно записать в еще более сложном виде

$$f(x) = ab^{cx+d} + h, \quad (12)$$

однако часть коэффициентов в подобной записи оказывается «лишней». Покажем это. Во-первых,

$$ab^{cx+d} + h = ab^{cx} b^d + h = a_1 b^{cx} + h,$$

где $a_1 = ab^d$. Во-вторых,

$$a_1 b^{cx} + h = a_1 e^{cx \ln b} + h = a_1 e^{b_1 x} + h,$$

где $b_1 = c \ln b$.

Таким образом, путем преобразования коэффициентов зависимость вида (12) можно преобразовать к виду

$$f(x) = a e^{b_1 x} + c. \quad (13)$$

Однако для полученной зависимости (13) система уравнений, определяющая коэффициенты, получается уже нелинейной относительно коэффициента b . Покажем это:

$$\frac{\partial g}{\partial a} = \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - a e^{b_1 x_i} - c)^2}{\partial a} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - a e^{b_1 x_i} - c)(-e^{b_1 x_i}) =$$

$$\begin{aligned}
&= -2 \sum_{i=1}^n y_i e^{bx_i} + 2a \sum_{i=1}^n e^{2bx_i} + 2c \sum_{i=1}^n e^{bx_i} = 0 \\
&a \sum_{i=1}^n e^{2bx_i} + c \sum_{i=1}^n e^{bx_i} = \sum_{i=1}^n y_i e^{bx_i}, \quad (14)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\frac{\partial g}{\partial b} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial b} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ae^{bx_i} - c)^2}{\partial b} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - ae^{bx_i} - c)(-abe^{bx_i}) = \\
&= -2ab \sum_{i=1}^n y_i e^{bx_i} + 2a^2b \sum_{i=1}^n e^{2bx_i} + 2abc \sum_{i=1}^n e^{bx_i} = 0 \\
&a \sum_{i=1}^n e^{2bx_i} + c \sum_{i=1}^n e^{bx_i} = \sum_{i=1}^n y_i e^{bx_i}, \quad (15)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\frac{\partial g}{\partial c} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial c} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - ae^{bx_i} - c)^2}{\partial c} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - ae^{bx_i} - c)(-1) = \\
&= -2 \sum_{i=1}^n y_i + 2a \sum_{i=1}^n e^{bx_i} + 2 \sum_{i=1}^n c = 0 \\
&a \sum_{i=1}^n e^{bx_i} + nc = \sum_{i=1}^n y_i. \quad (16)
\end{aligned}$$

С учетом того, что уравнения (14) и (15) совпадают, получаем следующую систему нелинейных уравнений:

$$\begin{cases} a \sum_{i=1}^n e^{2bx_i} + c \sum_{i=1}^n e^{bx_i} = \sum_{i=1}^n y_i e^{bx_i} \\ a \sum_{i=1}^n e^{bx_i} + nc = \sum_{i=1}^n y_i \end{cases}$$

В системе три неизвестных и два уравнения: она имеет неограниченное количество решений, которые можно получить с использованием численных методов.

Случай 5. Логарифмическая зависимость

Аппроксимация данных логарифмической функцией $f(x) = a \log_b(cx + d) + e$.

Как и в предыдущем разделе, покажем, что часть коэффициентов является «лишней». Во-первых,

$$a \log_b(cx + d) + e = a \frac{\ln(cx + d)}{\ln b} + e = a_1 \ln(cx + d) + e,$$

где $a_1 = \frac{a}{\ln b}$. Т.е. логарифм можно вычислять по произвольному основанию (2, e, 10, ...).

Во-вторых,

$$\begin{aligned}
a_1 \ln(cx + d) + e &= a_1 \ln \left(c \left(x + \frac{d}{c} \right) \right) + e = a_1 \ln c + a_1 \ln \left(x + \frac{d}{c} \right) + e \\
&= a_1 \ln(x + d_1) + e_1,
\end{aligned}$$

где $e_1 = a_1 \ln c + e$, $d_1 = \frac{d}{c}$. Таким образом, аппроксимирующую функцию можно преобразовать к следующему виду:

$$f(x) = a \ln(x + b) + c.$$

Минимум функции $g(a, b, c)$ наблюдается в том случае, если

$$\begin{aligned}\frac{\partial g}{\partial a} &= 0, \\ \frac{\partial g}{\partial b} &= 0\end{aligned}$$

и

$$\begin{aligned}\frac{\partial g}{\partial c} &= 0. \\ \frac{\partial g}{\partial a} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial a} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - a \ln(x_i + b) - c)^2}{\partial a} = \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - a \ln(x_i + b) - c)(-\ln(x_i + b)) = \\ &= -2 \sum_{i=1}^n y_i \ln(x_i + b) + 2a \sum_{i=1}^n \ln^2(x_i + b) + 2c \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) = 0 \\ a \sum_{i=1}^n \ln^2(x_i + b) + c \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) &= \sum_{i=1}^n y_i \ln(x_i + b), \quad (17)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{\partial g}{\partial b} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial b} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - a \ln(x_i + b) - c)^2}{\partial b} = \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - a \ln(x_i + b) - c) \left(-\frac{a}{x_i + b} \right) = \\ &= -2a \sum_{i=1}^n \frac{y_i}{x_i + b} + 2a^2 \sum_{i=1}^n \frac{\ln(x_i + b)}{x_i + b} + 2ac \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i + b} = 0 \\ a \sum_{i=1}^n \frac{\ln(x_i + b)}{x_i + b} + c \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i + b} &= \sum_{i=1}^n \frac{y_i}{x_i + b}, \quad (18)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{\partial g}{\partial c} &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n (y_i - f(x_i))^2 \right)}{\partial c} = \sum_{i=1}^n \frac{\partial (y_i - a \ln(x_i + b) - c)^2}{\partial c} = \\ &= \sum_{i=1}^n 2(y_i - a \ln(x_i + b) - c)(-1) = -2 \sum_{i=1}^n y_i + 2a \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) + 2 \sum_{i=1}^n c = 0 \\ a \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) + nc &= \sum_{i=1}^n y_i. \quad (19)\end{aligned}$$

Таким образом, уравнения (17)–(19) образуют систему нелинейных уравнений

$$\begin{cases} a \sum_{i=1}^n \ln^2(x_i + b) + c \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) = \sum_{i=1}^n y_i \ln(x_i + b) \\ a \sum_{i=1}^n \frac{\ln(x_i + b)}{x_i + b} + c \sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i + b} = \sum_{i=1}^n \frac{y_i}{x_i + b} \\ a \sum_{i=1}^n \ln(x_i + b) + nc = \sum_{i=1}^n y_i \end{cases}$$

Если положить $b = 1$, то система уравнений становится линейной

$$A = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i & \sum_{i=1}^n \ln x_i \\ \sum_{i=1}^n \ln x_i & n \end{bmatrix}, \quad X = \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \ln x_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix},$$

а ее решение можно представить в виде

$$X = \begin{bmatrix} \frac{n}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2} & -\frac{\sum_{i=1}^n \ln x_i}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2} \\ -\frac{\sum_{i=1}^n \ln x_i}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2} & \frac{\sum_{i=1}^n \ln^2 x_i}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \ln x_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{bmatrix}.$$

Другими словами, значения коэффициентов можно вычислить как

$$a = \frac{n \sum_{i=1}^n y_i \ln x_i - \sum_{i=1}^n \ln x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2}$$

$$c = \frac{\sum_{i=1}^n \ln^2 x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i - \sum_{i=1}^n \ln x_i \cdot \sum_{i=1}^n y_i \ln x_i}{n \sum_{i=1}^n \ln^2 x_i - (\sum_{i=1}^n \ln x_i)^2}$$