LÜHITEATEID * КРАТКИЕ СООБЩЕНИЯ SHORT COMMUNICATIONS

Изв. АН Эстонии. Геол. 1990, 39, № 3, 123—126

https://doi.org/10.3176/geol.1990.3.06

УДК 535.37+549.6

Галина ХЮТТ, Владимир ПОЛЯКОВ

РЕГРЕССИОННЫЙ АНАЛИЗ В ЭКСПОНЕНЦИАЛЬНОЙ МОДЕЛИ ФОРМИРОВАНИЯ ПАЛЕОДОЗЫ

Galina HUTT, Vladimir POLIAKOV. REGRESSIOONANALÜÜS PALEODOOSI FORMEERUMISE EKSPONENTSIAALMUDELIS

Galina HUTT and Vladimir POLYAKOV. A REGRESSION ANALYSIS IN THE PALAEODOSE FORMATION EXPONENTIAL MODEL

Проблема лабораторной реконструкции палеодозы при палеодозиметрических методах датирования является ключевой. Как правило, она решается с помощью метода «прибавочных доз» с последующей экстраполяцией полученной экспериментальной кривой до пересечения с осью абсцисс. Имея экспериментальный набор данных

$$\{D_{A}^{(i)}, I_{i} \equiv I(D_{A}^{(i)}); i=1, \ldots, n\},$$
 (1.1)

где D_A — лабораторная прибавочная доза, $I(D_A)$ — интенсивность информативного ТЛ-пика или сигнала ЭПР-спектра, реконструкцию аккумулированной дозы D_N можно свести к статистическому регрессионному анализу. Для этой цели важно сделать оптимальный выбор регрессионной функциональной зависимости.

Решение кинетического уравнения в предположении, что фединг является термоактивационным процессом І порядка, приводит к следующему функциональному виду накопления «возрастной» информации (Hütt, Smirnov, 1982):

$$I(D_A) = I_0 [1 - e^{-\beta(D_N + D_A)}], \qquad (1.2)$$

где I_0,β — параметры, характеризующие палеодозиметр. Таким образом, (1.1) и (1.2) представляют собой нелинейную трехпараметрическую регрессионную модель, а I_0, β, D_N — параметры, подлежащие оцениванию.

Регрессионный анализ удобнее проводить, переписав уравнение (1.2) в виде

 $y(x) = a + be^{cx}$,

где $x \equiv D_A$ и $y(x) \equiv I(D_A)$. Из условия $y(-D_N) = 0$ получим значение аккумулированной дозы:

$$D_N = \frac{1}{c} \ln\left(-b/a\right). \tag{2}$$

Придадим модели окончательную форму:

 $y_i = f(\theta; x_i) + \varepsilon_i, \quad i = 1, \ldots, n,$

где y_i — зависимая переменная, $\theta = \{a, b, c\}$ — вектор оцениваемых

123

3*

параметров, x_i — независимая переменная, ε — вектор случайных отклонений. Предположим также, что x_i строго детерминированы, а случайные отклонения имеют нормальное распределение и некоррелированы, т. е.

$$\operatorname{cov}(\vec{\varepsilon}) \sim N(\vec{0}, \sigma^2 \vec{I}).$$

Для оценки параметров a, b, c используем метод наименьших квадратов,

когда оптимальный выбор этих параметров $\hat{\theta} = \{\hat{a}, \hat{b}, \hat{c}\}$ определяется условием минимизации величины

$$S(a, b, c; x_i, y_i) = \sum_{i=1}^{n} (y_i - a - be^{cx_i})^2.$$
(3)

Из литературы (Berger и др., 1987) известна линеаризованная процедура минимизации $S(\theta; x_i, y_i)$ методом Ньютона—Гаусса. Однако она имеет ряд недостатков. В частности, в некоторых задачах приводит к медленной сходимости итерационных процессов и даже расходимости.

В настоящей работе предлагается прямой метод минимизации (3) как решение соответствующей системы нормальных уравнений:

$$\frac{\partial S}{\partial a} \Big|_{\substack{i \to 0 \\ \theta = \theta}} = -\sum_{i=1}^{n} 2(y_i - \hat{a} - \hat{b}e^{\hat{c}x_i}) = 0,$$

$$\frac{\partial S}{\partial b} \Big|_{\substack{i \to 0 \\ \theta = \theta}} = -\sum_{i=1}^{n} 2(y_i - \hat{a} - \hat{b}e^{\hat{c}x_i})e^{\hat{c}x_i} = 0,$$

$$\frac{\partial S}{\partial c} \Big|_{\substack{i \to 0 \\ \theta = \theta}} = -\sum_{i=1}^{n} 2\hat{b}(y_i - \hat{a} - \hat{b}e^{\hat{c}x_i})x_ie^{\hat{c}x_i} = 0.$$
(4)

Из первых двух уравнений системы (4) имеем

$$\widehat{b} = \frac{\sum_{i=1}^{n} y_i \widehat{e^{cx_l}} - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \widehat{e^{cx_l}} \sum_{i=1}^{n} y_i}{\sum_{i=1}^{n} (\widehat{e^{cx_l}})^2 - \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n} \widehat{e^{cx_l}})^2},$$
(5)
$$\widehat{a} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i - \frac{b}{n} \sum_{i=1}^{n} \widehat{e^{cx_l}}.$$

Подставляя (5) в третье уравнение из (4), получим уравнение для с:

$$F(\widehat{a}, \widehat{b}, \widehat{c}; x_i, y_i) = 0.$$
(6)

Нелинейное уравнение (6) решаем численным способом с помощью итерационного метода Ньютона:

$$\widehat{c}_{k} = \widehat{c}_{k-1} - \frac{F(\widehat{c}_{k-1})}{F'(\widehat{c}_{k-1})}, \quad k = 1, 2, \dots,$$
 (7)

где *c*₀ — начальное приближение,

$$F'(c) = \frac{\partial F}{\partial c} + \frac{\partial F}{\partial a} \frac{\partial a}{\partial c} + \frac{\partial F}{\partial b} \frac{\partial b}{\partial c}.$$

Вычислив с помощью (5) входящие в $F'(\widehat{c}_{k-1})$ производные, мы полностью определим вычислительную схему итерационной процедуры.

Прерывание итерационного процесса (7) проводится с помощью естественного условия близости последовательных приближений для \hat{c} :

 $|\hat{c}_{k^*} - \hat{c}_{k^*-1}| \leq \varepsilon.$

Предложенная вычислительная схема реализована в виде BASIC-программы (рисунок).





Проблема построения доверительных областей для случая нелинейных регрессионных моделей чрезвычайно сложна. Мы можем определить доверительную область с помощью выражения

$$S(\vec{\theta}) = S(\vec{\theta}) \left[1 + \frac{p}{n-p} F(p, n-p, 1-\alpha) \right],$$
(8)

где n — размерность экспериментальной выборки, p — размерность пространства параметров $\vec{\theta} = \{\theta_1, \ldots, \theta_p\}, (1-\alpha)$ — доверительная вероятность, F — распределение Фишера.

Однако выражение (8) справедливо лишь для линейных моделей, в случае же нелинейной модели мы можем назвать такую область прибли-

зительно 100 (1-а) %-ной доверительной областью для θ .

Для приближенной оценки погрешности в определении аккумулированной дозы поступим следующим образом. Обозначим через $s_{y_t}^2$ среднеквадратичное отклонение y_i :

$$s_{y_i}^2 = \frac{1}{m_i - 1} \sum_{j=1}^{m_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2, \quad i = 1, \ldots, n,$$

где $\overline{y}_i = \frac{1}{m_i} \sum_{j=1}^{m_i} y_{ij}$, y_{ij} — число повторных измерений величины y_i .

Далее, разложим аккумулированную дозу (2) в ряд Тейлора по степеням $\delta y_i \equiv y_i - \bar{y}_i$, ограничиваясь линейными членами:

$$\delta_{D_N} = \frac{\partial f}{\partial a} \sum_{i=1}^n \frac{\partial a}{\partial y_i} \,\delta y_i + \frac{\partial f}{\partial b} \sum_{i=1}^n \frac{\partial b}{\partial y_i} \,\delta y_i + \frac{\partial f}{\partial c} \sum_{i=1}^n \frac{\partial c}{\partial y_i} \,\delta y_i, \qquad (9)$$

где $f = D_N = \frac{1}{c} \ln(-b/a), \quad a = a(x_i, y_i), \quad b = b(x_i, y_i), \quad c = c(x_i, y_i);$ $\delta_{D_N} = f(a, b, c) - f(\widehat{a}, \widehat{b}, \widehat{c})$ и производные от функции f берутся в точке

$$= \{a(x_i, \overline{y}_i), b(x_i, \overline{y}_i), c(x_i, \overline{y}_i)\}.$$

Используя (9), получим приближенную оценку среднеквадратичного отклонения для D_N :

$$s_{DN}^{2} = \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{\partial f}{\partial a} \frac{\partial a}{\partial y_{i}} + \frac{\partial f}{\partial b} \frac{\partial b}{\partial y_{i}} + \frac{\partial f}{\partial c} \frac{\partial c}{\partial y_{i}} \right)^{2} \cdot s_{y_{i}}^{2}.$$

ЛИТЕРАТУРА

Berger, G. W., Lockhart, R. A., Kuo, I. Regression and error analysis applied to the dose-response curves in thermoluminescence dating. // Nucl. Tracks Radiat. Meas., 1987, 13, N 4, 177—184.

1987, 13, N 4, 177–184.
 Hütt, G., Smirnov, A. Detailed thermoluminescence dating studies of samples from geological reference profiles in Central Russia // PACT, 1982, 6, 505–513.

Институт геологии Академии наук Эстонии Поступила в редакцию 24/XI 1989