

# 同伦交替迭代法在双指数拟合中的应用

陈 华, 邓少贵, 范宜仁

CHEN Hua, DENG Shao-gui, FAN Yi-ren

中国石油大学(华东), 山东 东营 257061

University of Petroleum China, Dongying, Shandong 257061, China

E-mail: delaunay@163.com

CHEN Hua, DENG Shao-gui, FAN Yi-ren. Application of homotopy alternative iteration method in double exponential fitting. Computer Engineering and Applications, 2007, 43(25): 204-205.

**Abstract:** Alternative iteration methods is improved dependence of initial value by introducing homotopy method, it becomes a large-scale convergence method, so algorithm's generality and stability is improved, it can be applied to the practical engineering effectively.

**Key words:** homotopy method; alternative iteration method; double exponential fitting

**摘 要:** 通过引进同伦法, 改善了交替迭代法对初值的依赖性, 使得大范围收敛成为可能, 从而提高了算法的通用性和稳定性, 可有效地应用于工程实际。

**关键词:** 同伦法; 交替迭代法; 双指数拟合

**文章编号:** 1002-8331(2007)25-0204-02 **文献标识码:** A **中图分类号:** O241.5

## 1 引言

光滑雷电全波波形<sup>[1]</sup>、激发极化电位测井中的极化电位<sup>[2]</sup>和高空核电磁脉冲典型波形<sup>[3]</sup>等物理过程从图形上看接近双(多)指数形式, 通常采用双(多)指数函数拟合得到其模型公式。目前较为有效的双(多)指数数据拟合方法都是建立在最小二乘原理基础上, 如高斯牛顿法、共扼梯度法、阻尼最小二乘法等, 但这些算法都依赖于初值的选取, 难以获得全局最优解, 收敛速度也会很慢, 甚至发散。陈星<sup>[4]</sup>等利用遗传算法对激发极化电位测井数据进行多指数拟合, 采用一些简单的缩小可能解空间的技巧后, 大幅度提高了计算的效率和精度。朱仁仁<sup>[5]</sup>充分利用观测值, 应用循环搜索法确定了参数初始值并成功地验证了Meyer&Roth给出的观测值。这两个方法都采用了一些处理技巧, 使得通用性大打折扣。赵林明<sup>[6]</sup>采用高斯牛顿法先拟合出双指数函数的非线性系数, 然后再拟合线性系数, 从而降低了寻优空间维数, 使得计算效率大幅度提升, 同时也降低了初值选取难度, 但仍然存在对初值的依赖。同伦方法是求解非线性问题的一种有效的数值迭代方法, 它克服了传统迭代法局部收敛的弱点, 对初值的选取没有严格的限制, 是一种全局收敛方法<sup>[6]</sup>, 近年来求解各类反演问题受到越来越多的关注<sup>[7-9]</sup>。因此, 利用同伦方法可有效改善初值的依赖性问题的。

## 2 交替迭代法

给定数据点列 $\{(x_i, y_i)\}, i=1, \dots, n$ , 拟合双指数函数

$$f(x, b) = b_1 e^{-b_2 x} + b_3 e^{-b_4 x} \quad (1)$$

其中  $b_1$  和  $b_3$  称为线性拟合系数,  $b_2$  和  $b_4$  称为非线性拟合系数。

交替迭代法的主要思想是先计算出非线性拟合系数  $b_2$  和  $b_4$ , 然后再计算线性拟合系数  $b_1$  和  $b_3$ 。其计算步骤为:

(1) 给出非线性拟合系数  $b_2$  和  $b_4$  的初值, 记为  $b_2^0, b_4^0$ 。

(2) 利用线性最小二乘法计算线性拟合系数  $b_1$  和  $b_3$ , 其法方程为

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_{1i}^2 & \sum_{i=1}^n X_{1i} X_{2i} \\ \sum_{i=1}^n X_{2i} X_{1i} & \sum_{i=1}^n X_{2i}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_{1i} y_i \\ \sum_{i=1}^n X_{2i} y_i \end{pmatrix} \quad (2)$$

其中  $X_{1i} = e^{-b_2^0 x_i}, X_{2i} = e^{-b_4^0 x_i}$ 。求解方程(2), 计算出线性拟合系数  $b_1$  和  $b_3$ , 记为  $b_1^0, b_3^0$ 。拟合函数记为  $f(x, b^0)$ , 相应的均方拟合误差记为  $\Delta^0$ 。

(3) 以  $b_2^0, b_4^0$  为初值, 应用高斯牛顿法, 得到新的非线性拟合系数  $b_2$  和  $b_4$  的值, 记为  $b_2^1, b_4^1$ , 有  $b_2^1 = b_2^0 + \delta_2, b_4^1 = b_4^0 + \delta_4$ , 其中  $\delta_2, \delta_4$  由下式确定

$$\begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_{3i}^2 & \sum_{i=1}^n X_{3i} X_{4i} \\ \sum_{i=1}^n X_{4i} X_{3i} & \sum_{i=1}^n X_{4i}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \delta_2 \\ \delta_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n X_{3i} [y_i - f(x_i, b^0)] \\ \sum_{i=1}^n X_{4i} [y_i - f(x_i, b^0)] \end{pmatrix} \quad (3)$$

基金项目: 中国石油天然气集团公司石油科技中青年创新基金项目(No.06E1020); 中国石油大学优秀博士学位论文培育基金(No.B2007-03)。

作者简介: 陈华(1972-), 男, 讲师, 博士生, 主要研究方向为工业应用数学; 邓少贵(1970-), 副教授, 博士, 主要研究方向为应用地球物理; 范宜仁(1962-), 男, 博士, 教授, 主要研究方向为应用地球物理。

其中  $X_{3i} = b_1^0 x_i e^{-b_2^0 x_i}, X_{4i} = b_3^0 x_i e^{-b_4^0 x_i}$ .

取  $X_{1i} = e^{-b_1^1 x_i}, X_{2i} = e^{-b_3^1 x_i}$ , 由方程(2)求出线性拟合系数  $b_1^1, b_3^1$ ,

拟合函数记为  $f(x, b^1)$ , 相应的均方拟合误差记为  $\Delta^1$ .

(4)重复步骤(2)和(3), 使非线性函数拟合计算和线性函数拟合计算过程交替进行, 直到均方拟合误差  $\Delta$  变化满足给定的范围为止。

### 3 同伦交替迭代法

给定数据点列  $\{(x_i, y_i)\}, i=1, \dots, n$ , 若已计算出线性拟合系数  $b_1$  和  $b_3$ , 拟合非线性拟合系数  $b_2$  和  $b_4$ 。令  $b = [b_1, b_2, b_3, b_4]$ ,

$$\text{使 } I = \sum_{i=1}^n [f(x_i, b) - y_i]^2 \text{ 最小, 则 } \begin{cases} \frac{\partial I}{\partial b_2} = 0 \\ \frac{\partial I}{\partial b_4} = 0 \end{cases}.$$

令  $F_1 = \frac{\partial I}{\partial b_2}, F_2 = \frac{\partial I}{\partial b_4}, F = [F_1, F_2]^T$ , 得非线性方程组  $F(b) = 0$ ,

$b \in R^2$ 。考虑到算法过程的通用性, 将该非线性方程组一般化为

$$F(x) = 0, x \in R^n \tag{4}$$

在式(4)中引入参数  $t$ , 其中  $t \in [0, 1]$ , 构造同伦映射  $H: D \times [0, 1] \subset R^n \times R^1 \rightarrow R^n$  代替映射  $F$ , 使得

$$H(x, 0) = F_0(x), H(x, 1) = F(x), \forall x \in D \tag{5}$$

其中  $H(x, 0) = 0$  的解  $x^0$  是已知的,  $H(x, 1) = 1$  是要求解的问题。如果方程

$$H(x, t) = 0, t \in [0, 1] \tag{6}$$

有解  $x = x(t), x: [0, 1] \rightarrow R^n$ , 且连续依赖于  $t$ , 则  $t=1$  时,  $x(1) = x^*$  即为方程(4)的解。这样把求解方程(4)的问题转化为求同伦方程(6)的解, 故称之为同伦算法。根据(5)可构造出同伦函数

$H(x, t), x \in D, t \in [0, 1]$  的具体形式, 常用的同伦函数有

$$H(x, t) = tF(x) + (1-t)A(x - x^0), x \in D, t \in [0, 1] \tag{7}$$

$$H(x, t) = F(x) - (1-t)F(x^0), x \in D, t \in [0, 1] \tag{8}$$

其中  $A \in R^{n \times n}$  非奇异,  $x^0$  已知。例如在文献[7]中采用同伦(7), 在文献[8][9]中采用同伦(8)。求同伦方程(6)的数值计算方法有数值延拓法和参数微分法, 考虑到参数微分法设计简单的特点, 下面采用参数微分法求同伦方程(6)。

同伦方程(6)两端对  $t$  求导数, 得

$$H_x'(x, t) \frac{dx}{dt} + H_t'(x, t) = 0$$

若  $H_x'(x, t)^{-1}$  存在, 可得初值问题

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = -H_x'(x, t)^{-1} H_t'(x, t) \\ x(0) = x^0 \end{cases} \tag{9}$$

初值问题(9)在  $t_N=1$  的数值解  $x^N$  可作为式(4)解的近似解。若同伦方程取为式(8), 则得等价的初值问题为

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = -F'(x)^{-1} F(x^0) \\ x(0) = x^0 \end{cases} \tag{10}$$

在实际计算中可用精度较高的数值方法求初值问题(10), 例如中点求积公式:

$$\begin{cases} x^1 = x^0 - \frac{1}{N} [F'(x^0)]^{-1} F(x^0) \\ x^{k+\frac{1}{2}} = x^k + \frac{1}{2} (x^k - x^{k-1}) \\ x^{k+1} = x^k - \frac{1}{N} [F'(x^{k+\frac{1}{2}})]^{-1} F(x^0) \end{cases}, k=1, \dots, N-1 \tag{11}$$

由于仅是利用式(11)求取高斯牛顿法的初值,  $N$  值不需要太大, 否则计算量过大致使计算效率降低, 经多次实验  $N$  值一般在 5~8 之间比较合适。

在交替迭代法的第三步对原有初值  $b_2^0, b_4^0$  用同伦公式(11)再计算, 可获得较为合适的初值, 其余步骤同交替迭代法, 称之为同伦交替迭代法。

### 4 应用

利用所测的部分数据, 见数据表 1, 拟合公式(1)。非线性拟合系数  $b_2$  和  $b_4$  选择合适的初值 0.1 和 3, 使用交替迭代法, 其效果良好, 如图 1; 如果初值选为 5 和 5, 其效果就比较差了, 如图 2, 说明交替迭代法对初值的依赖性很强。对初值选为 5 和 5 采用同伦公式(11)计算, 公式中的  $N$  为 5, 则计算出的新初值为 1.62 和 11.12, 再使用交替迭代法的其它步骤计算, 其效果非常好, 如图 3, 几乎同图 1 无异。说明同伦交替迭代法对初值的依赖性已不如交替迭代法那样敏感。

表 1 数据表

$x_i$	0	0.100 0	0.200 0	0.300 0	0.400 0	0.500 0	0.600 0
$y_i$	5.895 5	3.563 9	2.517 3	1.979 9	1.899 0	1.393 8	1.135 9
$x_i$	0.700 0	0.800 0	0.900 0	1.000 0	1.100 0	1.200 0	1.300 0
$y_i$	1.009 6	1.034 3	0.843 5	0.685 6	0.610 0	0.539 2	0.394 6
$x_i$	1.400 0	1.500 0	1.600 0	1.700 0	1.800 0	1.900 0	2.000 0
$y_i$	0.390 3	0.547 4	0.345 9	0.137 0	0.221 1	0.170 4	0.263 6

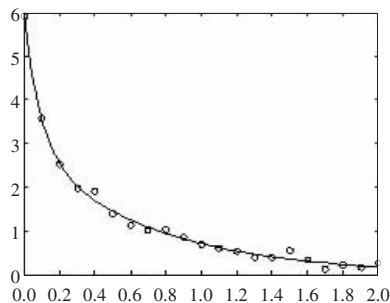


图 1 初值为 0.1 和 3.0 的拟合效果图

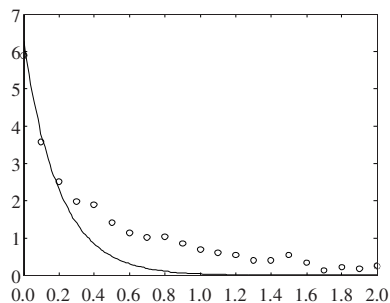


图 2 初值为 5 和 5 的拟合效果图

### 5 结论

交替迭代法是一种有效解决双指数函数拟合的方法, 通过分别求取线性系数和非线性系数, 降低了寻优空间维数, 但仍 (下转 226 页)