

# 一类非线性系统的地球物理 参量辨识和算法<sup>1)</sup>

许闻天 黄光远  
(山东大学)

## 摘 要

本文讨论一类非线性分布参数系统在间断函数类中的系数辨识问题,用脉冲变分原理得出了逐点变分梯度公式,讨论了辨识的唯一性问题,并提出了辨识系数的算法,最后给出了若干例题.

## 一、引 言

本文研究非线性分布参数系统:

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot [h(x)Q(x, t)\nabla Q(x, t)] &= S(x) \frac{\partial Q}{\partial t} + g(x, t), \quad x \in G, t \in (0, T), \\ (h(x)Q(x, t)\nabla Q, \mathbf{n}) &= c(x)(Q_b - Q), \quad x \in BG, t \in (0, T), \\ Q(x, 0) &= \varphi(x). \end{aligned} \right\} \quad (1.1)$$

其中  $G$  是  $R^n$  中逐片光滑的有界区域;  $\mathbf{n}$  是  $G$  的边界  $BG$  的单位外法向; 系数  $h(x)$ ,  $S(x)$  仅依赖于空间变量  $x$ , 它们是  $G$  上有限块逐片连续逐片光滑的函数, 即  $h(x), S(x) \in C_p$ .

系统 (1.1) 在地下水及油藏工程等实际问题中均有明显的物理背景, 系数  $h(x), S(x)$  表示介质的物理参量, 通常仅是  $x$  的函数.

参数辨识问题就是如何利用实际提供的关于状态  $Q$  的观测值  $Q^*$  (通常总存在测量误差并只给定在某个子域  $G_1 \subset G$  及时间集  $T_1 \subset (0, T)$  上) 来选择  $h, S$ , 使系统 (1.1) 的解  $Q(x, t)$  达到泛函

$$J_1 = \int_{T_1} dt \int_{G_1} (Q - Q^*)^2 dx \quad (1.2)$$

尽可能小的值. 它亦称为式 (1.1) 的逆问题.

本文把系统 (1.1) 的系数辨识问题化为一类最佳控制理论问题来解决. 利用文 [1] 的脉冲变分原理得到系统 (1.1) 的一个梯度公式, 讨论了参数  $h(x)$  的唯一性问题, 最后给出辨识的算法及例题.

本文于 1982 年 10 月曾在青岛全国自动化理论应用会议上报告, 修改稿于 1982 年 11 月 8 日收到.

1) 此项研究得到中国科学院科学基金资助.

## 二、引理和辨识定理

记  $h(x) = v_1(x)$ ,  $S(x) = v_2(x)$ ,  $v(x) = \{v_1(x), v_2(x)\}$ , 取允许控制集合为

$$U_{ad} = \{v(x) \mid v_i(x) \in C_p, v(x) \in V \subset R^2, x \in G\}.$$

其中  $V$  是  $R^2$  中的有界闭区域.

可以认为, 对于任意的  $v(x) \in U_{ad}$ , 系统 (1.1) 存在唯一的解  $Q(x, t)$ , 它在  $v(x)$  的每个光滑块上是古典解, 在  $v(x)$  的间断面上,  $Q$  及  $hQ\nabla Q$  连续, 这样假定是符合物理意义的.

设  $y$  是  $v(x)$  的某一连续点, 任取  $p \in V$ , 构造

$$v_\varepsilon(x) = \{h_\varepsilon(x), S_\varepsilon(x)\} = \begin{cases} p = (p_1, p_2), & x \in E_\varepsilon, \\ v(x), & x \in G/E_\varepsilon. \end{cases}$$

其中  $E_\varepsilon = \{x \mid x=(x_1, x_2, \dots, x_n), y=(y_1, y_2, \dots, y_n), y_i - \frac{\varepsilon}{2} < x_i < y_i + \frac{\varepsilon}{2}\}$ . 显然,  $\varepsilon$  充分小时,

$$E_\varepsilon \subset G, v_\varepsilon(x) \in U_{ad},$$

且  $\|v_\varepsilon(x) - v(x)\|_M = \text{mes}\{x \mid v_\varepsilon(x) \neq v(x)\} \rightarrow 0$ . 当  $\varepsilon \rightarrow 0$  时, 设与  $v_\varepsilon(x)$  对应的 (1.1) 式的状态为  $Q_\varepsilon(x, t)$ . 记

$$Q(x, t) = Q_0(x, t), \quad hQ_0 \frac{\partial Q_0}{\partial x_i} = Q_i, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$\bar{Q} = (Q_1, Q_2, \dots, Q_n), \quad \underline{Q} = (\bar{Q}, Q_0) = (Q_1, Q_2, \dots, Q_n, Q_0).$$

于是 (1.1) 式化为方程组

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot \bar{Q} &= S(x) \frac{\partial Q_0}{\partial t} + g(x, t), & x \in G, t \in (0, T), \\ \nabla Q_0 &= \frac{1}{hQ_0} \bar{Q}, & x \in G, t \in (0, T), \\ (\bar{Q} \cdot \mathbf{n}) + cQ_0 &= cQ_b, & x \in BG, t \in (0, T), \\ Q_0(x, 0) &= \varphi(x), & x \in G. \end{aligned} \right\} \quad (2.1)$$

又记  $h_\varepsilon(x) - h(x) = \Delta h$ ,  $S_\varepsilon(x) - S(x) = \Delta S$ ,  $Q_\varepsilon(x, t) - Q(x, t) = \Delta Q$ , 则由 (2.1) 式,  $\Delta \underline{Q}$  满足

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot \Delta \bar{Q} &= S \frac{\partial \Delta Q_0}{\partial t} + \frac{\partial Q_0}{\partial t} \Delta S + \Delta S \frac{\partial \Delta Q_0}{\partial t}, \\ \nabla(\Delta Q_0) &= \frac{\Delta \bar{Q}}{hQ_0} - \frac{\bar{Q}}{hQ_0^2} \Delta Q_0 + \frac{\bar{Q}}{Q_0(h + \Delta h)} - \frac{\bar{Q}}{hQ_0} \\ &\quad - \frac{\Delta \bar{Q} \Delta h}{h(h + \Delta h)Q_0} + \frac{\bar{Q} \Delta Q_0 \Delta h}{h(h + \Delta h)Q_0^2} + o(\|\Delta Q\|), \\ (\Delta \bar{Q} \cdot \mathbf{n}) + c\Delta Q_0 &= 0, \\ \Delta Q_0(x, 0) &= 0. \end{aligned} \right\} \quad (2.2)$$

称  $\mathbf{h}(x, t; y) = (H_1, H_2, \dots, H_n, H_0) = (\bar{H}, H_0)$  为系统 (1.1) 的基本解向量, 其中  $H_0$  满足

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot (hQ_0 \nabla H_0) + \nabla \cdot \left( \frac{\bar{Q}}{Q_0} H_0 \right) - S(x) \frac{\partial H_0}{\partial t} &= \frac{\partial Q_0(y, t)}{\partial t} \delta(x - y), \\ \left( hQ_0 \nabla H_0 + \frac{\bar{Q}}{Q_0} H_0, \mathbf{n} \right) + cH_0 &= 0, \\ H_0(x, 0; y) &= 0. \end{aligned} \right\} \quad (2.3)$$

而  $H_i$  满足

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot (hQ_0 \nabla H_i) + \nabla \cdot \left( \frac{\bar{Q}}{Q_0} H_i \right) - S(x) \frac{\partial H_i}{\partial t} &= h^2(y) Q_0(y, t) \frac{\partial Q_0(y, t)}{\partial x_i} \\ &\cdot \frac{\partial \delta(x - y)}{\partial x_i}, \\ \left( hQ_0 \nabla H_i + \frac{\bar{Q}}{Q_0} H_i, \mathbf{n} \right) + cH_i &= 0, \\ H_i(x, 0; y) &= 0, \quad i = 1, 2, \dots, n. \end{aligned} \right\} \quad (2.4)$$

其中  $\delta(x - y) = \delta(x_1 - y_1) \cdots \delta(x_n - y_n)$ .

引理. 若系统 (1.1) 满足

1) 对于任取的  $v(x) \in U_{ad}$  及其变动  $v_\varepsilon(x)$ , 与  $v$  及  $v_\varepsilon$  对应的解  $Q$  和  $Q_\varepsilon$  总满足

$$\|Q_\varepsilon - Q\|_c < L \|v_\varepsilon - v\|_M, \quad L \text{ 是某一常数.}$$

2) 对于任取的  $v(x) \in U_{ad}$ , 对应的基本解系统 (2.3) 和 (2.4) 存在广义解向量  $(\bar{H}, H_0)$ , 则有

$$\Delta Q = Q_\varepsilon - Q = \varepsilon^n \left[ (p_2 - S(y)) H_0 + \left( \frac{1}{p_1} - \frac{1}{h(y)} \right) \sum_{i=1}^n H_i \right] + o(\varepsilon^n, x), \quad (2.5)$$

其中  $o(\varepsilon^n, x)$  是在弱收敛意义下  $\varepsilon^n$  的高阶无穷小量.

证. 由条件 1) 不难得出对任意的  $k(x) \in K$ ,

$$K = \{k(x) \mid k(x) \text{ 是以 } G \times (0, T) \text{ 为紧交集的 } C^\infty \text{ 实函数}\},$$

$$\begin{aligned} \frac{1}{\varepsilon^n} \int_G \left( \frac{\partial \Delta Q_0}{\partial t} \Delta S, k(x) \right) dx &\rightarrow 0, \\ \frac{1}{\varepsilon^n} \int_G \left( \frac{Q_i \Delta Q_0}{h(h + \Delta h) Q_0^2} \Delta h - \frac{\Delta Q_i \Delta h}{h(h + \Delta h) Q_0}, k(x) \right) dx &\rightarrow 0, \\ \frac{1}{\varepsilon^n} \int_G (o(\|\Delta Q\|), k(x)) dx &\rightarrow 0, \quad \text{当 } \varepsilon \rightarrow 0, \end{aligned}$$

于是  $\Delta \bar{Q}$  满足

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot \Delta \bar{Q} - S(x) \frac{\partial \Delta Q_0}{\partial t} &= \frac{\partial Q_0}{\partial t} \Delta S + o(\varepsilon^n, x), \\ \nabla(\Delta Q_0) + \frac{\bar{Q}}{hQ_0^2} \Delta Q_0 - \frac{1}{hQ_0} \Delta \bar{Q} &= \left( \frac{1}{h + \Delta h} - \frac{1}{h} \right) \frac{\bar{Q}}{Q_0} + o(\varepsilon^n, x), \\ (\Delta \bar{Q}, \mathbf{n}) + c\Delta Q_0 &= 0, \\ \Delta Q_0(x, 0) &= 0. \end{aligned} \right\} \quad (2.6)$$

设  $\delta Q$  满足

$$\left. \begin{aligned} \nabla \cdot \delta \bar{Q} - S(x) \frac{\partial \delta Q_0}{\partial t} &= \frac{\partial Q_0}{\partial t} \delta S, \\ \nabla \delta Q_0 + \left( \frac{\bar{Q}}{h Q_0^2} \delta Q_0 - \frac{\delta \bar{Q}}{h Q_0} \right) &= \left( \frac{1}{h + \delta h} - \frac{1}{h} \right) \frac{\bar{Q}}{Q_0}, \\ (\delta \bar{Q}, n) + c \delta Q_0 &= 0, \\ \delta Q_0(x, 0) &= 0, \end{aligned} \right\} \quad (2.7)$$

因为广义函数空间中微分算子与极限可交换次序,故

$$\Delta \underline{Q} = \delta \underline{Q} + o(\varepsilon^n, x).$$

又由(2.7)式的线性性质,根据叠加原理和基本解公式可得到

$$\delta Q_0 = \varepsilon^n \left[ (p_2 - S(y)) H_0(x, t; y) + \left( \frac{1}{p_1} - \frac{1}{h(y)} \right) \sum_{i=1}^n H_i(x, t; y) \right].$$

这样就证明了引理.

**定理 1.** 设系统(1.1)满足引理的条件,且  $v(x)$  使泛函(1.2)达到最小,则在  $v(x)$  的任一连续点  $y$ , 有

$$\begin{aligned} Z_h(y) = 0 \text{ 或 } h(y) &= \begin{cases} \bar{h}, & Z_h(y) > 0, \\ \underline{h}, & Z_h(y) < 0, \end{cases} \\ Z_s(y) = 0 \text{ 或 } S(y) &= \begin{cases} \bar{S}, & Z_s(y) < 0, \\ \underline{S}, & Z_s(y) > 0, \end{cases} \end{aligned}$$

其中

$$0 < \underline{h} \leq h(x) \leq \bar{h}, \quad 0 < \underline{S} \leq S(x) \leq \bar{S}. \quad (2.8)$$

而

$$\left. \begin{aligned} Z_h(y) &= \int_{T_1} dt \int_{G_1} (Q - Q^*) \sum_{i=1}^n H_i dx, \\ Z_s(y) &= \int_{T_1} dt \int_{G_1} (Q - Q^*) H_0(x, t; y) dx. \end{aligned} \right\} \quad (2.9)$$

证. 因为

$$J_1 = \frac{1}{2} \int_{G_1} (Q - Q^*)^2 dx$$

所以

$$\delta J_1 = \int_{G_1} (Q - Q^*) \delta Q dx + \frac{1}{2} \int_{G_1} (\delta Q)^2 dx.$$

与引理相同,

$$\int_{G_1} (\delta Q)^2 dx = o(\varepsilon^n, x).$$

再将(2.5)式代入,即得

$$\delta J_1 = \varepsilon^n \left[ (p_2 - S(y)) Z_s(y) + \left( \frac{1}{p_1} - \frac{1}{h(y)} \right) Z_h(y) \right] + o(\varepsilon^n, x).$$

因为  $v(x) = (h(x), S(x))$  使  $J_1$  达到最小, 则取  $V$  中任意值  $p = (p_1, p_2)$  应有  $\delta J_1 \geq 0$ , 为此必须

$$Z_s(y) = 0 \text{ 或 } \begin{cases} S(y) - p_2 \geq 0, Z_s(y) < 0, \\ S(y) - p_2 \leq 0, Z_s(y) > 0, \end{cases}$$

$$Z_h(y) = 0 \text{ 或 } \begin{cases} \frac{1}{h(y)} - \frac{1}{p_1} \leq 0, Z_h(y) > 0, \\ \frac{1}{h(y)} - \frac{1}{p_1} \geq 0, Z_h(y) < 0. \end{cases}$$

考虑到约束 (2.8), 立即就得到本定理的结论.

### 三、参数 $h$ 辨识的唯一性

对系统 (1.1) 来说, 对于给定的  $Q(x, t)$ , 如果不能从满足一阶偏微分方程

$$(Q\nabla Q, \nabla h) + \nabla \cdot (Q\nabla Q)h = SQ'_t + g, \quad x \in G, \quad t \in (0, T) \quad (3.1)$$

的所有函数中确定出唯一的解  $h(x)$ , 则所有的解  $h(x)$  都能使  $J_1$  取相同值, 这时必须提供关于  $h(x)$  的已知信息, 才可能唯一确定出函数  $h(x)$ . 因此要讨论需要多少关于  $h(x)$  的信息, 也就是说, 在  $G$  的子集  $G_2$  上实测或预估  $h = h^*$ , 最小的  $G_2$  应有多大才足以在整个区域上唯一确定出  $h(x)$ .

另外由于  $h^*$  的信息中也存在噪音, 因此构造另一个泛函

$$J_2 = \frac{1}{2} \int_{G_2} (h(x) - h^*)^2 dx. \quad (3.2)$$

在所有满足方程 (3.1) 的  $h(x)$  中求出使泛函  $J_2$  取最小的函数. 这样, 关于参数  $h(x)$  的辨识问题化为两次求最优的问题: 第一步求  $h$  以得到满足 (1.1) 式, 且使泛函  $J_1$  取最小的  $Q$ ; 第二步由已知的  $Q$  求满足 (3.1) 式, 且使泛函  $J_2$  取得最小的  $h(x)$ . 和文 [5] 一样, 称这个  $h(x)$  为“真实的” $h(x)$ .

现在讨论最小的  $G_2$  应取多大的问题. 设给定  $Q(x, t) \in C_p^1$ , 将  $t$  任意固定,  $F_i$  是  $\nabla Q$  的间断面, 假定

$$\nabla Q \neq 0, \quad x \in G, \quad (3.3)$$

$$\frac{(Q(x^-)\nabla Q(x^-), \mathbf{n}_i)}{(Q(x^+)\nabla Q(x^+), \mathbf{n}_i)} > 0, \quad x \in F_i, \quad (3.4)$$

其中  $\mathbf{n}_i$  是  $F_i$  在  $x$  点的单位法向量.

(3.3) 式这个假定显然是合理的 (否则  $Q \equiv$  常数), 而 (3.4) 式在物理上意味着流量 (如水流、热流等) 须穿过介质的间断层 (否则  $F_i$  就是边界).

(3.1) 式的特征线方程是

$$\left. \begin{aligned} \frac{dx}{ds} &= Q\nabla Q[x(s, x^0)], \quad s \in (s_0, s_k), \\ x(s, x^0)|_{s=s_0} &= x^0. \end{aligned} \right\} \quad (3.5)$$

其中  $s$  是弧长参数;  $x^0$  是边界  $BG$  上使  $(Q\nabla Q, \mathbf{n}) < 0$  的任一点;  $s_k$  亦在  $BG$  上;  $x(s_k, x^0)$  能使  $(Q\nabla Q, \mathbf{n}) > 0$ .

(3.5) 式存在绝对连续的轨线 (即 (3.1) 式的特征线), 沿此轨线 (3.1) 式化为下述常微分方程的柯西问题, 即  $h(x(s, x^0))$  满足

$$\left. \begin{aligned} \frac{dh}{ds} + \nabla \cdot (Q \nabla Q(x(s, x^0))h) &= f(s), s \in (s_0, s_k), \\ h(s_0) &= h(x) = h^0. \end{aligned} \right\} \quad (3.6)$$

其中  $f(s) = [SQ'_i + g]_{x=x(s, x^0)}$  是  $s$  的已知函数。(3.6) 式的解是不连续的。设它在

$$s = s_i, i = 1, 2, \dots, k-1$$

处有间断, 记  $Q(x(s, x^0)) = Q(s)$ 。根据 (1.1) 式的解在间断面上  $hQ \nabla Q$  连续的假定, 在间断点  $s_i$  应有

$$(h(s_i^-)Q(s_i^-)\nabla Q(s_i^-), \mathbf{n}_i) = (h(s_i^+)Q(s_i^+)\nabla Q(s_i^+), \mathbf{n}_i).$$

这样 (3.6) 式的解  $h(s)$  在间断点  $s_i$  的连接条件为

$$h(s_i^+) = c_i h(s_i^-), \quad c_i = \frac{(Q(s_i^-)\nabla Q(s_i^-), \mathbf{n}_i)}{(Q(s_i^+)\nabla Q(s_i^+), \mathbf{n}_i)}. \quad (3.7)$$

在条件 (3.7) 下方程 (3.6) 的解可沿轨线化为曲线积分, 通过计算得到

$$h(s)|_{x=x(s, x^0)} = \begin{cases} a(s)h^0 + b(s_0, s_1, s) = A_1(s)h^0 + B_1(s), (s_0, s_1), \\ c_1(a(s)h^0 + b(s_0, s_1, s)) + b(s_1, s_2, s) = A_2(s)h^0 \\ \quad + B_2(s), (s_1, s_2), \\ \dots\dots\dots \\ c_{k-1}c_{k-2}\dots c_1(a(s)h^0 + b(s_0, s_1, s)) + c_{k-1}c_{k-2}\dots c_2b(s_1, s_2, s) \\ \quad + \dots + c_{k-1}b(s_{k-2}, s_{k-1}, s) + b(s_{k-1}, s_k, s) = A_k(s)h^0 \\ \quad + B_k(s), (s_{k-1}, s_k). \end{cases} \quad (3.8)$$

其中

$$a(s) = \exp\left(-\int_{s_0}^s \nabla \cdot (Q \nabla Q(s)) ds\right);$$

$$b(s_i, s_{i+1}, s) = \int_{s_i}^{s_{i+1}} f(r) \exp \int_s^r \nabla \cdot (Q \nabla Q) ds dr.$$

这表明只要初值  $h^0$  给定就可求出整个轨线上的  $h$  值。

**定理 2.** 在条件 (3.3), (3.4) 下,  $h(x)$  存在且唯一的充要条件是  $G_2$  应与充满  $G$  的 (3.1) 式的所有特征线相交。

事实上, 如果某轨线不与  $G_2$  相交, 则沿此轨线上的  $h(x)$  有任意多种取法 (依赖于初值  $h^0$ )。反之, 如果 (3.1) 式的所有轨线与  $G_2$  相交, 则  $J_2$  沿与  $G_2$  相交的任一轨线

$$x = x(s, x^0)$$

的泛函值  $J_2$  是  $h^0$  的二次函数 (因为  $h$  是  $h^0$  的分段线性函数),

$$J_2|_{x=x(s, x^0)} = A(h^0)^2 + B h^0 + C,$$

其中

$$A = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^k \int_{s_{i-1}}^{s_i} A_i^2(s) ds; \quad B = \sum_{i=1}^k \int_{s_{i-1}}^{s_i} A_i(s) (B_i(s) - h^*) ds;$$

$h^* = h^*(x(s, x^0))$ 。故可求出使  $J_2$  取最小的  $h(x)$  的初值  $h_m^0 = B/A$ 。由初值  $h_m^0$  即可按 (3.6) 式决定沿此轨线的所有  $h$  值。当  $x^0$  连续变动时, 就唯一确定了全部  $G$  上的  $h(x)$ 。

由定理 2 的结论可知, 在系统 (1.1) 的边界条件下, 只要  $c(x)$  所取的有限的那部分边界能与 (3.5) 式的所有特征线相交, 则  $h(x)$  是唯一的。如果 (1.1) 式具有第一类边界条件 (即  $c(x) = \infty$ ), 则尚须在  $G$  中找一个能与 (3.1) 式所有特征线相交的区域  $G_2$ , 在  $G_2$

上探测或预估  $h(x)$  的值方可使  $h(x)$  唯一确定。

#### 四、算法和例题

首先计算使泛函  $J_1$  达到最小的  $Q$  和  $h$ , 最速下降法的步骤如下:

- 1) 对任意给定的  $h^0$ , 由 (1.1) 式算出  $Q^0(x, t)$ ;
- 2) 由 (2.3) 和 (2.4) 式计算  $H_0$  和  $\bar{H}$ ;
- 3) 由 (2.9) 式计算  $Z_h(y)$ ;
- 4) 将  $J_1(h^0 + \lambda Z_h^0)$  视为单参数  $\lambda$  的函数, 对  $\lambda > 0$  求极小, 得极值  $\lambda_h^0$ ;
- 5) 令  $h = h^0 + \lambda_h^0 Z_h^0$ .

重复上述步骤, 直到  $Q^{n+1} - Q^n$  或  $J_1^{n+1} - J_1^n$  足够小为止。

其次, 利用上面算出的  $Q^n(x, t)$ , 从所有满足 (3.1) 式的  $h(x)$  中考虑 (2.8) 式的限制, 找出使 (3.2) 式取最小的  $h$  作为第一次真实的  $h_1$ . 再将此  $h_1$  作为新的初值, 按上述算法进行计算, 如此反复, 最后求出的  $h$  就是所要求的真实的  $h$ . 计算框图如图 1 所示。

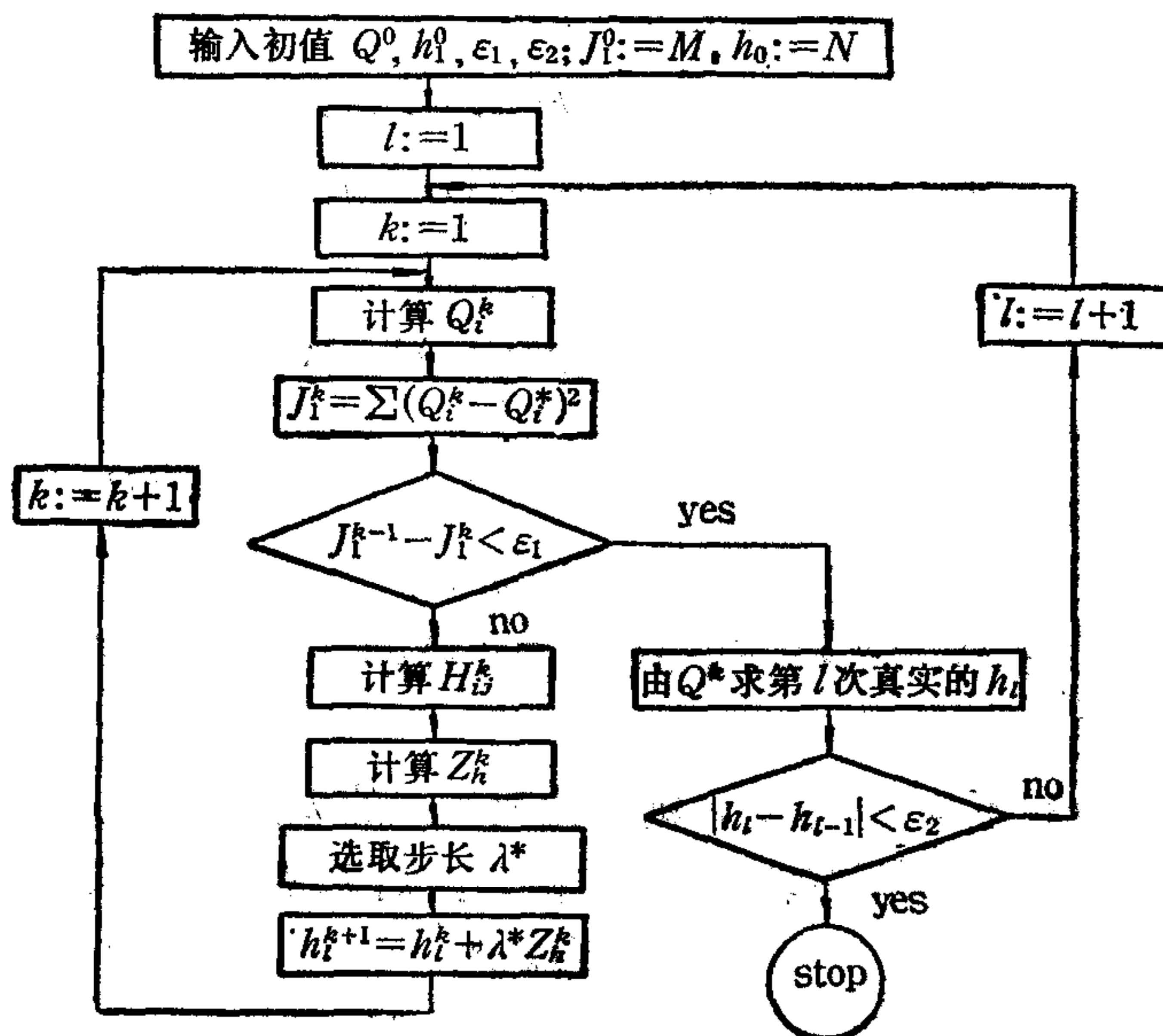


图 1

为了说明辨识的方法和效果, 讨论一维稳态问题:

$$\begin{cases} \frac{d}{dx} \left[ h(x) Q(x) \frac{dQ}{dx} \right] = 1, & x \in (0, 9), \\ Q(0) = 0, & Q(9) = 18. \end{cases} \quad (4.1)$$

记  $Q^r, h^r$  分别为实际的状态和参量;  $Q, h$  分别为辨识的状态和参量;  $Q^*, h^*$  为带噪音的观测数据和信息. 用有限差分法, 取分点为  $x = 1, 2, \dots, 8$ , 并设

$$0.2 \leq h(x) \leq 1.4, \quad (4.2)$$

令  $Q_i = \sqrt{2y_i}$ , 则  $y_i$  满足代数方程组

$$h_{i+1}y_{i+1} - (h_i + h_{i+1})y_i + h_i y_{i-1} = 1, \quad i = 1, 2, \dots, 8. \quad (4.3)$$

求得 (2.4) 及 (2.9) 式的解分别为

$$H_{ii} = \frac{h_i(Q_i^2 - Q_{i-1}^2)}{2Q_i} \left[ h_{ii} - \left( \sum_{s=1}^9 \frac{1}{h_s} \right)^{-1} \sum_{s=1}^i \frac{1}{h_s} \right], \quad (4.4)$$

其中

$$h_{ii} = \begin{cases} 0, & i \geq j, \quad j = 1, 2, \dots, 9, \\ 1, & i < j, \quad i = 1, 2, \dots, 8, \end{cases}$$

$$Z_i = \sum_{j=1}^8 H_{ij}(Q_j - Q_j^*). \quad (4.5)$$

按上述算法可对 (4.1) 式中的系数  $h(x)$  进行辨识。

**例 1.** 设实际的  $h'(x) = \begin{cases} 1, & (0, 4.5), \\ \frac{1}{2}, & (4.5, 9), \end{cases}$  则可求出实际的

$$Q'(x) = \begin{cases} \sqrt{x^2 + 13.5x}, & (0, 4.5), \\ \sqrt{2x^2 + 27x - 81}, & (4.5, 9), \end{cases}$$

取  $h^0(x) = \frac{1}{2}$ ,  $x \in (0, 9)$ ,  $h_7^* = 0.5$ , 实际计算结果如表 1.

表 1

$x$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$Q^*$		3.8	5.6	7.0	8.4	10.3	12.4	14.3	16.2	
$Q$		3.802	5.598	7.001	8.402	10.300	12.400	14.300	16.200	
$h$	0.925	0.910	0.983	0.900	0.601	0.490	0.500	0.472	0.477	

$$J_1 = 1.04 \times 10^{-3}, \quad J_2 = 0.$$

辨识得到的  $h$  值和实际的  $h'$  值见图 2.

**例 2.** 设  $h'(x) = 1 - \frac{x}{18}$ , 则可算出

$$Q'(x) = \sqrt{\frac{36}{\ln 2} [18 \ln 18 - x \ln 2 - \ln(18 - x)]}.$$

若取  $h^0(x) = \frac{1}{2}$ ,  $h_2^* = 0.89$ ,  $h_7^* = 0.61$ , 实际计算结果如表 2 所示.

表 2

$x$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
$Q^*$		4.2	6.2	7.9	9.5	11.1	12.8	14.4	16.2	
$Q$		4.199	6.199	7.899	9.499	11.101	12.798	14.401	16.199	
$h$	0.916	0.873	0.841	0.796	0.732	0.645	0.646	0.548	0.522	

$$J_1 = 5.4 \times 10^{-6}, \quad J_2 = 1.6 \times 10^{-3}.$$



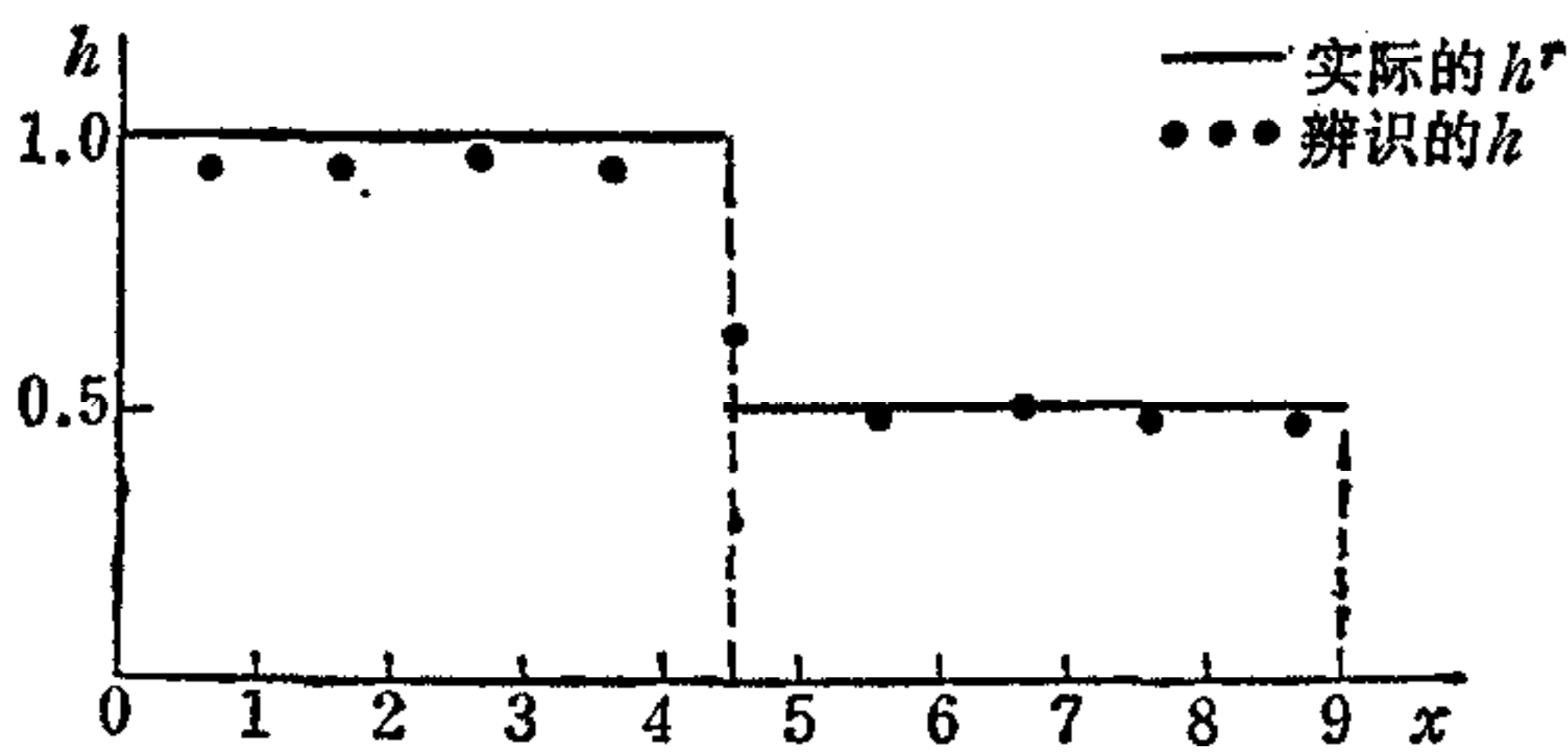


图 2

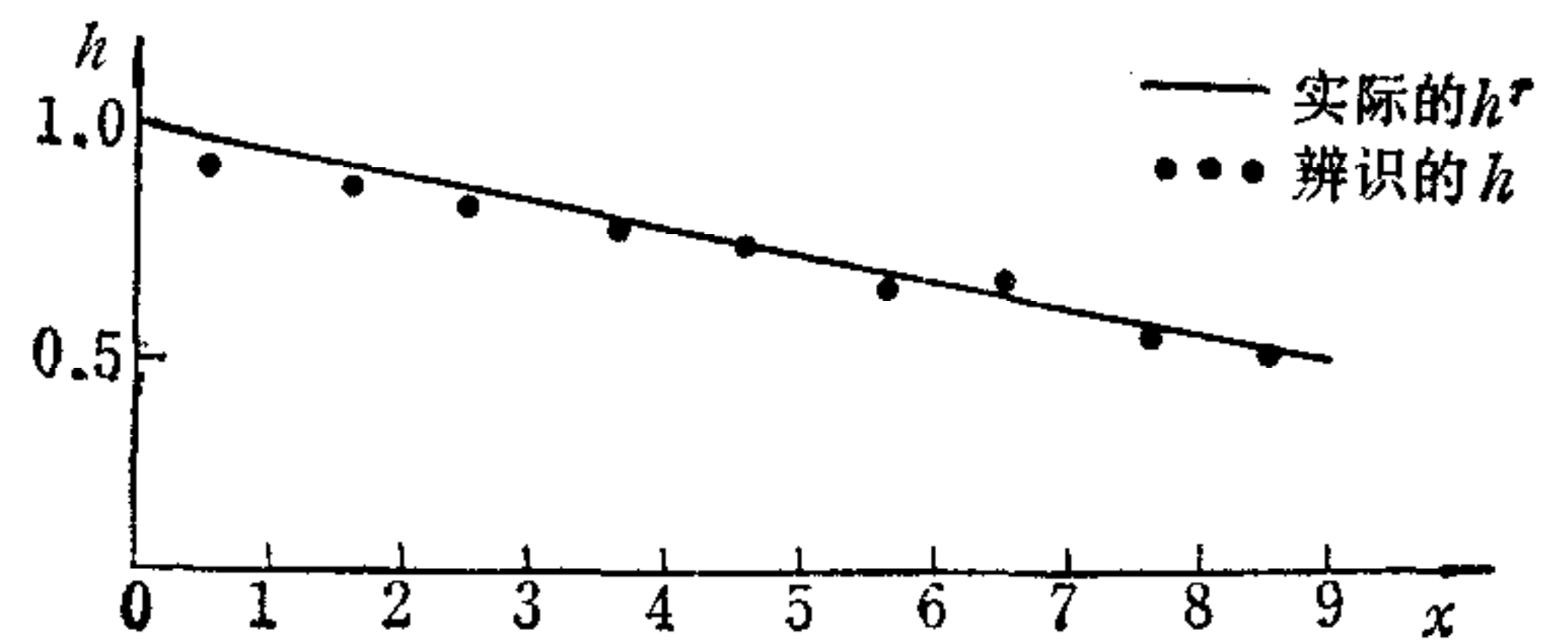


图 3

辨识得到的  $h$  值和实际的  $h^r$  值见图 3。

本文的例题主要是由山东大学数学系 78 届毕业生袁维家、秦刚完成的,特此感谢。

### 参 考 文 献

- [1] Huang G. Y. (黄光远), Principle of Pulse Variation and Its Application to Designs of Optimal Control Systems, Proc. of the International Symp. on Math. Theory of Networks and Systems (Los Angeles), V. 4(1981), pp. 103—110.
- [2] Lions J. L., Optimal Control of Systems Governed by Partial Differential Equations, Springer-Verlag, N. Y., 1971.
- [3] Chevart G., Identifications of Functional Parameters in Partial Differential Equation, ASME, 1974.
- [4] 孙纳正,地下水流的数学模型和数值方法,地质出版社,1981.
- [5] 黄光远, Lu, Shin lien,分布参数系统识别中的某些理论与算法,山东大学学报, No. 1, 1983.
- [6] 黄光远等,地震勘探数据处理的一种算法——分布参数最优理论的应用,地球物理学报, 1985, 第 1 期, P. 75—83.

## THE IDENTIFICATION OF GEOPHYSICAL PARAMETERS IN A CLASS OF NONLINEAR SYSTEMS AND ITS ALGORITHM

XU WENTIAN HUANG GUANGYUAN  
(Shandong University)

### ABSTRACT

In this paper, some identification problems of a nonlinear distributed parameter system in discontinuous function class are discussed. Using the principle of pulse variation, a gradient formula for point-wise variation, and an algorithm for identifying functional coefficients are obtained. The uniqueness of identification is also discussed. Finally some examples are presented.