

自适应算法在极光系统参数估算中的应用

常鸿森

(华南师范大学物理系, 广州 510631)

摘 要 讨论带参数的自适应时域方法计算极光系统的参数, 以一个有理形式函数模型来代表系统函数, 采用可以在线实时应用的递推自适应算法来确定该模型的参数。利用这种方法处理测量所得的极光亮度数据, 与用互谱方法计算的氧原子[OI₃₂]跃迁时 O(¹S) 态的平均有效寿命符合得很好。

关键词 自适应算法, 递推, 极光, 参数估计, 模型。

传统的极光系统辨识方法是在频域中进行的

$$I_o(j\omega) = H(j\omega)I_N(j\omega), \quad (1)$$

式中 $I_o(j\omega)$ 和 $I_N(j\omega)$ 分别是极光 557.7 nm 和 391.4 nm 分量在角频率 ω 处的复数值, $H(j\omega)$ 为传递函数。把实测数据 $I_o(n)$ 和 $I_N(n)$ 用非参数谱分析法转为频域复数据, 结果

$$H(j\omega) = G_{ON}(j\omega)/G_{NN}(j\omega), \quad (2)$$

式中 $G_{NN}(j\omega)$ 为谱密度函数, $G_{ON}(j\omega)$ 为互谱密度函数^[1]。非参数谱分析方法在选择记录长度、窗口参数等方面掺入了主观因素; 在傅里叶变换和数据截断中引入了误差, 结果是在分辨率与偏差之间作折衷, 而当谱密度很小时估计不稳定。故淘汰序列的傅里叶变换, 直接用观察数据在时域以自适应算法计算系统参数有其优越性, 这种方法允许在线实时地确定系统参数。

1 理论模型和公式推导

以等时间间隔 T 取样的序列 $\{I_o(n)\}$ 和 $\{I_N(n)\}$ 以卷积方式相关连

$$I_o(n) = \sum_{k=0}^{\infty} h(k)I_N(n-k), \quad (3)$$

其中 $h(n)$ 为单位样值响应。对(3)式无限序列使用带参数的有理函数模型展开(互质)

$$h(z) = n(z)/d(z), \quad (4)$$

其中 $n(z) = n(0) + n(1)z + \dots + n(p)z^p$, $d(z) = 1 + d(1)z + \dots + d(q)z^q$, (4)式等价于

$$I_o(n) = \frac{n(L)}{d(L)}I_N(n), \quad (5)$$

式中 L 是单位延迟算子。适当选择阶次 p 、 q 。有理函数式的模型与实际系统函数的误差能被

减小到任意值。至此, 参数估计问题简化为估算有理式模型分子、分母多项式的系数。

系统的参数估算需在时域内使用带噪声的极光亮度信号来估算, 其估算过程如图 1 所示。

图中 $I_0^s(n)$ 和 $I_N^s(n)$ 是真实的亮度信号(非观察值), $I_0^o(n)$ 和 $I_N^o(n)$ 是噪声, 则

$$I_0(n) = h(L)I_N(n) + [I_0^o(n) - h(L)I_N^o(n)], \quad (6)$$

(6) 式等号右边第一项为模型(氧原子发射)的亮度输出。根据(5)式, 模型的输出可以写成

$$I_0'(n) = \frac{n'(L)}{d'(L)}I_N(n), \quad (7)$$

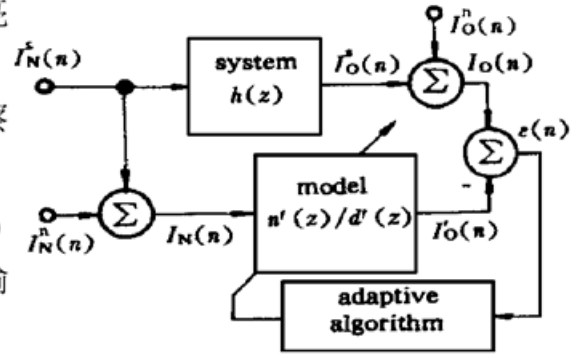


Fig. 1 Adaptive strategy

某量冠上'符号, 表示对这个量的估计(下同), 定义参数矢量 \mathbf{P} 和数据矢量 $\mathbf{D}(n)$

$$\mathbf{P}^T = \{n(0), \dots, n(p), d(1), \dots, d(q)\}, \quad (8)$$

$$\mathbf{D}^T(n) = \{I_N(n), \dots, I_N(n-p), -I_0(n-1), \dots, -I_0(n-q)\}, \quad (9)$$

根据以上定义, (6) 式可用矢量运算的形式表示

$$I_0(n) = \mathbf{P}^T \cdot \mathbf{D}(n) + \epsilon(n), \quad (10)$$

式中 $\epsilon(n)$ 为(6)式的残差。(3)式的参数矢量最小二乘法估算^[2]可以得到递推形式的结果

$$\left. \begin{aligned} \mathbf{P}^R(n) &= \mathbf{P}^R(n-1) + \mathbf{G}^R(n)\mathbf{D}(n)[I_0'(n) - \mathbf{D}^T(n)\mathbf{P}^R(n-1)], \\ \mathbf{G}^R(n) &= \mathbf{G}^R(n-1) - \frac{\mathbf{G}^R(n-1)\mathbf{D}(n)\mathbf{D}^T(n)\mathbf{G}^R(n-1)}{1 + \mathbf{D}^T(n)\mathbf{G}^R(n-1)\mathbf{D}(n)}. \end{aligned} \right\} \quad (11)$$

(11) 式中的矩阵 $\mathbf{G}^R(n)$ 被称为增益矩阵, 定义为

$$\mathbf{G}^R(n) = \left[\sum_{k=0}^N \mathbf{D}(k)\mathbf{D}^T(k) \right]^{-1}. \quad (12)$$

通过(11)式对增益矩阵进行递推修正, 然后对参数矢量 $\mathbf{P}^R(n)$ 进行递推估算。

极光显现时, 混合型激发过程由下列微分方程表示^[3]

$$I_0'(t) + I_0(t)/\tau_0 = k_1 I_N(t) + k_2 X(t), \quad (13)$$

$$X'(t) + X(t)/\tau_X = k_3 I_N(t), \quad (14)$$

式中 $I_0(t)$ 和 $I_N(t)$ 分别是氧原子 $[OI_{32}]$ 跃迁和 N_2^+ 第一负带 $B^2\Sigma_u^+ - X^2\Sigma_g^+$ 跃迁时产生的亮度信号。 $X(t)$ 是间接激发过程的中间核素密度, τ_0 、 τ_X 分别是 $O(^1S)$ 态和中间核素的平均有效寿命, k_1 、 k_2 和 k_3 是比例常数。(13) 式、(14) 式离散化后可得 $p = 1$, $q = 2$, 因而

$$k_1 = n(0), \quad (15)$$

$$k_2 k_3 = n(0) m_3 (m_1 - m_2) / 2T, \quad (16)$$

$$\tau_0 = T / (m_4 - m_1), \quad (17)$$

$$\tau_X = T / (m_4 - m_2), \quad (18)$$

其中 $m_0 = [1 - \frac{4d(2)}{d^2(1)}]^{1/2}$, $m_1 = \ln(1 + m_0)$, $m_2 = \ln(1 - m_0)$, $m_3 = \frac{n(0)d(1) - 2n(1)}{n(0)d(1)m_0} - 1$, $m_4 = \ln 2 - \ln[-d(1)]$ 。

2 数据采集及处理

1992 年 2 月, 在 Waskasiu(地理 $53^\circ 55'N$, $106^\circ 05'W$) 使用一个带滤色转轮的光度计, 对 557.7 nm 和 391.4 nm 谱线亮度进行测量。光度计的光轴位于 198° 地理方位角, 11° 天顶角,

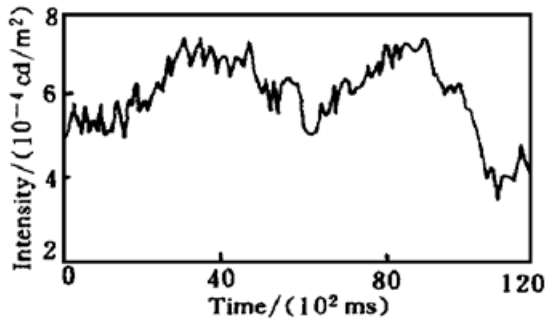


Fig. 2 Example of 557.7 nm data typical of those used in this study

视野为 4° ，每通道的采样间隔 $T = 100 \text{ ms}$ 。部分典型数据如图 2 所示。选 11 组不连续数据(2048 数据点/组)以两种方法计算 $O(^1S)$ 态的平均有效寿命，结果如表 1 所示。

从表 1 可见，两种方法计算的 τ_0 平均值相差不到 0.3%，标准差都小于平均值的 10%。这说明对 τ_0 值两种计算方法差别不大(但对其余三个参数情况并不这样)^[4]。此法与常规的谱分析方法比较，除具有前述的优点外，还有计算过程简单，对计算机的存储、编程能力要求低等好处。由于此法直接在时域里处理测量数据，所以能很好地在实时估算系统参数。

Table 1. The effective mean lifetime of $O(^1S)$

No.	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	mean	std. D.
adaptive-A	0.83	0.85	0.85	0.75	0.79	0.75	0.74	0.81	0.73	0.70	0.62	0.765	0.067
C-spectra	0.80	0.86	0.84	0.72	0.80	0.74	0.79	0.79	0.66	0.75	0.62	0.763	0.070

作者衷心感谢 Saskatchewan 大学 Paulson 教授提供极光数据。

参 考 文 献

- [1] Burns G B, Reid J S. A comparison of methods for calculating $O(^1S)$ lifetimes. *Aust. J. Phys.*, 1985, **38**(5) : 647~ 656
- [2] 张贤达. 现代信号处理. 北京: 清华大学出版社, 1995.
- [3] Brekke A, Pettersen H. A possible method for estimating any indirect process in the production of the $O(^1S)$ atoms in aurora. *Planet. Space Sci.*, 1972, **20**(11) : 1569~ 1576
- [4] 常鸿森. 利用时域递归辅助变量法计算极光激发参数. *光谱学与光谱分析*, 1998, **18**(4) : 394~ 398

Application of Adaptive Algorithm to Evaluation of Parameters in Auroral System

Chang Hongsen

(Department of Physics, South China Normal University, Guangzhou 510631)

(Received 13 September 1998; revised 25 December 1998)

Abstract The parameters in auroral system are calculated using an adaptive parametric time-domain approach. The adaptive algorithm, in which the system function is represented by a rational-form model, allows on-line real-time application. The data processing illustrates that the effective mean lifetime of $O(^1S)$ thus determined, resulted from the $[OI_{32}]$ transition of atomic oxygen, is in accordance very well with the one evaluated in frequency-domain.

Key words adaptive algorithm, recursive, aurora, parameter evaluation, model.