广西科学 Guangxi Sciences 2000, 7 (1): 20~ 22

Cmll 奇宇称光谱能级的 PCA研究* Pattern Recognition Applied to the Energy Levels of the Cmll Odd-parity Spectrum

李殷青	郭进*
Li Yinqing	Guo Jir

(广西师范大学分析测试中心 桂林市育才路 3号 541004)

(Analysising & Testing Centre, Guangxi Normal Univ., 3 Yucailu, Guilin, Guangxi, 541004, China)

摘要 利用模式识别的主成分分析法 (PCA-Principal Component Analysis) 对 CmII 奇宇称光谱的电子组态进行分类,得出 5f²7p 5f²6d7s 5f²6d²各组态间的分类判据。结果表明:选择适当的模式识别方法和空间投影,寻找组态间的分类判据,可以有效地对原子光谱的电子组态进行分类和预报,是原子光谱分析的一种有用的方法。

关键词 Cmll 奇宇称光谱 电子组态 主成分分析 中图法分类号 0 562.3

Abstract The principal component analysis, one of pattern recognition methods, is applied to classification of electronic configuration of the odd-parity spectrum of curium (CmII) and some criteria for classification of configurations among $5f^8 7p - 5f^7 6d^7s - 5f^7 6d^2$ are obtained. The results show that electronic configurations of atomic spectrum can be assigned and predicted effectively by classification criteria obtained by both pattern recognition and space mapping, which are useful for atomic spectrum analysis.

Key words Cmll odd-parity spectrum, electronic configuration, principal component analysis

原子光谱的归属通常是通过研究能级差别的规 律来确定的。激发态的电子组态可通过谱线的相对强 度、同位素位移和塞曼效应等数据来指认,也可通过 量子理论的计算(如 Hartree-Fock方法)来指认,实 验观测与理论计算的结合在很大的范围上获得了相 当完整的原子光谱分类。但由于光谱的复杂性,特别 是较高能级的激发态往往出现谱线的混合。因此,在 实验观测和理论计算上很难对这些高能级激发态的 原子光谱进行有效的指认。然而,随着计算机应用技 术的发展而出现一种人工智能技术—— 化学模式识 别技术,为原子光谱的指认提供了一种有效的方法。

Peterson曾利用 KNN (K N earest Neighbors, K个最邻近法)和实验数据对 CmI 、 H 、 UI 、 U II 等原子光谱进行研究,并对未确定的高激发态光谱 线进行了指认^[~4],也利用神经网络算法中的对传网 络方法 (CPN)对 CmII 光谱进行过研究^[5],这些研 究都取得了较好的效果。虽然如此,但对光谱指认的 准确率只有 80% ~ 90%,究其原因,主要是模式识别 方法的选取 最近,刘洪霖等人^[6·7]利用反向传播方 法对 CmI、 UI 光谱重新指认,准确率达 100%。鉴 于模式识别方法分类的有效性,本文利用模式识别中 的主成分分析法对 CmII 奇宇称光谱线进行分类研 究,以探索光谱电子组态的组成规律。

1 原理方法

主成分分析法是一种多元统计分析技术,其目 的是将数据降维,以排除众多信息中相互重叠的信 息 它是将原变量进行转换,将原变量进行线性组合 成新变量,这些变量尽可能地表征原变量的数据结 构而不丢失信息

主 成 分 分 析 法 的 原 理 是 对 多 维 空 间 作 Karhunen-Loeve变换,即将样本通过一正交线性变 换成两两正交的新变量

T = XP,

*T*为主成分 (也称得分矢 score) 变量, *X*为样本特征 变量矩阵, *P*为正交变换矩阵, 由相互正交的矢量 p_i 构成,主成分 t可由下式得到

ti = Xp.i

¹⁹⁹⁸⁻⁰⁷⁻⁰⁶收稿。

^{*} 国家自然科学基金 (59861001), 教育部优秀年轻教师基金 (1999-5), 广西科学配套基金 (桂科配 9912005)和广西教育厅科学基金 (1998-169)资助项目。

^{**}广西大学物理系,南宁市西乡塘路 10号,530004(Dept. of Phys., Guangxi Univ., 10 Xixiangtanglu, Nanning, Guangxi, 530004, China)

具体计算步骤如下: 设有 *m* 个变量的 *N* 个样本 观测值,数据矩阵(标准化)为

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} & \cdots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \cdots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{m1} & x_{m2} & \cdots & x_{mn} \end{bmatrix}.$$
(1) 计算协方差阵 的估计值
$$\sum = (S_{ij}) = S,$$

其中

$$S_{ij} = \frac{1}{n - 1} \sum_{k=1}^{n} (x_{ki} - \bar{x}_i) (x_{kj} - \bar{x}_j),$$

$$\bar{x}_{ij} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n} x_{ki}.$$

(2)用 Jacobi方法求 S的特征根 λ_i 和相应的特征 矢量 $l_i(i = 1, \dots, m)$.

(3) 写出各主成分表达式

$$t_k = \sum_{j=1}^m l_{jk} x_{kj},$$

以 t 为空间矢构成一多维空间,并在某二维面上投影 以寻找可视分类图。

本文的 CmII 奇宇称光谱线的能级数据取自文 献 [8], 以光谱线的能级 $E(10^{-4} \text{ cm}^{-1})$, 同位素位移 $S(\text{cm}^{-1})$, 总角动量量子数 J和 Lande 因子 g作为特 征参量, 文献 [8]中的 79个已知的 CmII 奇宇称光谱 线分属电子组态: 5f⁸ 7p 5f⁷ 6d7s 5f⁷ 6d², 并在以下 的分类中分别以 1类 2类 3类表示 计算工作采 用自编程序在 586微机上进行。

2 结果与讨论

一般的光谱理论认为:对于原子光谱,其谱线的 电子组态可以由谱线的同位素位移 S来确定,且同一 组态的谱线有相同的同位素位移。实际上,同一组态 谱线的同位素位移是不尽相同的,例如,已知 Cmll 奇宇称光谱的 $5^{d}_{f}7_{p}$ $5f^{7}6d^{7}s$ $5f^{7}6d^{2}$ 组态同位素位移 的范围分别为: -1.022~ -0.659 -0.757~ -0.429 -1.017~ -0.8,可以看出不同组态的同位 素位移有部分是重叠的。因此,仅靠同位素位移来判 定谱线的归属是相当困难的,特别是随着谱线的能级 的增加,组态混合增加,对谱线的指认就更为困难 Peterson^[5]也认为对原子光谱指认的困难主要在于 同位素位移重叠区域的高能级谱线

利用模式识别方法可以有效地帮助对谱线的指 认。图 1为对 79条已知的 CmlI 奇宇称光谱线的能 级电子组态进行的模式识别分类图。从图中可以看 出:除了 5f^s7p组态有两条谱线落到 5f⁷6d²组态区域 外 (图 1b),5f^s7p 5f²6d7s 5f⁷6d²各组态已被明显 的分离,分类的准确率为 97.5%。



a) X = -2.21+0.69E-2.66S+0.12J-0.71gY = 2.43-0.15E+4.32S+0.41J-0.71g



b) X = -3.42 - 1.03E - 6.74S + 0.06J + 0.13gY = 9.43 - 1.04E + 6.72S + 0.02J - 0.24g



c) X = 1.94 - 0.17E + 4.38S + 0.324J + 0.0001gY = -2.33 + 0.79E + 1.26S - 0.09J + 1.15g

图 1 Cm^{II} 奇宇称光谱线的电子组态分类: 5f^{*}7p(1类) 5f^{*}6d7s(2类)、5f^{*}6d²(3类). . . ×、△为预报点,图 1a中 ○为 1类, ■为 2类;图 1b中○为 1类, ■为 3类;图 1c中 ○为 2类, ■为 3类.

Fig. 1 The classifications of electronic configuration of the CmII odd-parity spectrum $5l^87p(Class 1)$, $5l^76d7s(Class 2)$, $5l^76d^2(Class 3)$, $|, \times, \triangle$ (prediction). \bigcirc Class 1, \blacksquare Class 2 (in Fig. 1a); \bigcirc Class 1, \blacksquare Class 3 (in Fig. 1b); \bigcirc Class 2, \blacksquare Class 3 (in Fig. 1c).

表 1 若干 Cmll 奇宇称光谱的指认 Table 1 The assignment for some electronic configurations of Cmll odd-parity spectrum

No.	E/cm ⁻¹	S/cm ⁻¹	J	g	图 1中标记 Mark in Fig. 1	本文指认 Assignment	<mark>实验指认</mark> ^[8] Reference ^[8]
1	15 559. 133	- 0. 659	9 /2	1. 650	×	$5f^7 6d7s$	$5f^7 6d7s$
2	17 013.379	- 0.800	9 /2	1. 633	\bigtriangleup	$5f^7 6 d^2$	$5f^76d^2$
3	18 205. 773	- 0. 634	9 /2	1. 585	×	$5f^7 6d7s$	$5f^7 6d7s$
4	29 925.300	- 0.974	11/2	1. 425	\bigtriangleup	$5f^7 6 d^2$	$5f^7 6d^2$
5	30 745.000	- 0.990	1 /2	- 1.050	\bigtriangleup	$5f^7 6 d^2$	$5f^7 6d^2$
6	31 933. 755	- 0. 635	11/2	1. 274	×	$5 f^7 6 d7 s$	$5f^7 6d7s$
7	31 947.675	- 0.859	7 /2	1.478		5 f ⁸ 7p	5f ⁸ 7p
8	33 265. 480	- 0.830	11/2	1. 382		5f ⁸ 7p	5f ⁸ 7p
9	36 083. 640	- 0. 958	1 /2	1. 245		5f ⁸ 7p	5f ⁸ 7p

从图 1各组态间的分界线可确定相应分类判据

(1) $5f^{s}7p$ 与 $5f^{7}6d7s$ 组态间的分类判据为 (图 1_{a}):

- 26. 84+ 4. 66× 10 ${}^{4}E$ - 28. 43*S* - 0. 41*J* - 5. 43*g* > 0 为 5 ${\rm f}^{8}$ 7p组态 (1类);

(2) 5f[°]7p与 5f⁷6d²组态间的分类判据为 (图 1b):

1. 77 - 4. 01× 10⁻⁴E - 11. 25S + 0. 19J + 0. 09g < 0 为 5f⁸7p组态 (1类);

(3) $5f^{7}6d7s$ 与 $5f^{7}6d^{2}$ 组态间的分类判据为 (图 1_{c}):

0.50+ $1.86 \times 10^{-4}E+$ 16.71S+ 0.67J+3.43g > 0 为 5f⁷6d7s组态 (2类);

本文根据这些判据对若干"未知"谱线进行指认。 例如,对文献 [8]中的 9条没有参与模式识别分类的 能级进行了谱线归属指认,结果列于表 1

从图 1及表 1可以看出,对 9条 "未知" 谱线的 指认结果与实验相符。从分类判据看出谱线的能级 *E* 同位素位移 *S* 总角动量量子数 *J* 和 Lande 因子 *g* 对谱线的电子组态分类的贡献 虽然 *E S J g* 共同 影响对谱线的电子组态的分类,但 *E*和 *S*是分类的主 要因素。在一些特殊情况下,可以很方便地对谱线进 行指认。例如,对 5f^{*}7p和 5f^{*}6d² 组态的谱线,组态 间的分类判据 1.77 - 4.01× 10⁻⁴*E* - 11.25*S*+ 0.19*J*+ 0.09*g* < 0为 5f^{*}7p组态反之为 5f^{*}6d² 组态。 对于低能级谱线,分类判据 < 0,为 5f^{*}6d² 组态;对 高能级谱线,分类判据 < 0,为 5f^{*}7p组态 据此,对 已知 5f^{*}7p和 5f^{*}6d² 组态的谱线的能级的排列结果 为: 5f^{*}7p组态的能级范围 27 065.085~ 39 336.155, 5f^{*}6d² 组态的能级范围 14 830.15~ 32 923.88 从所 列的能级范围证实了分类判据的分析。对处于两组态的能级重叠区的谱线,则须通过 E S J g 等 4因素的综合影响分析。即通过分类判据来判定。

总之,选择适当的模式识别方法和空间投影,寻 找组态间的分类判据,可以有效地对原子光谱的电子 组态进行分类和预报,不失为原子光谱分析的一种有 效方法

参考文献

- Peterson K L, Parsons M L. Spectral classification using pattern-recognition techniques I. Feasibility with hydrogen as a model system. Phys Rev, 1978, A17: 261.
- Peterson K L, Anderson D L. Spectral classification using pattern-recognition techniquesII. Application to curium energy levels. Parsons M L Phys Rev, 1978, A17: 270.
- 3 Lewis R V, Peterson K L. Spectral classification of uranium I energy levels using pattern-recognition techniques. Phys Rev, 1987, A35, 1119.
- 4 Lewis RV, Peterson KL. Spectral classification of UII energy levels using pattern-recognition techniques. Phys Rev, 1988, A38 3773.
- 5 Peterson K L. Classification of CmI energy levels using counter propagation neural network. Phys Rev, 1990, A41 2457.
- 6 曹晓卫,刘洪霖,陈念贻. Cm I奇宇称光谱线的能级的模式识别研究.物理化学学报, 1996, 5 (12): 400.
- 7 曹晓卫,刘洪霖,陈念贻.UI奇宇称光谱线的能级的化学 模式识别方法研究.科学通报,1997,42(21):2284.
- 8 Worden E F, Conway J G, Blaise J Energy levels of the second spectrum of Curium CmII. J Opt Soc Am, 1986, 3 (8): 1092.

(责任编辑: 黎贞崇)