基于岭估计的三线阵CCD影像外方位元素 去相关性方法研究

甘田红. 闫 利

(武汉大学 测绘学院,湖北 武汉430079)

The Study of Ridge estimation based Decorrelation Method for Three Line Scanner CCDI mage 's Exterior Orientation Elements

GAN Tian-hong, YAN Li

摘要:线阵 CCD 技术已广泛应用于高分辨率卫星遥感成像,但是其外方位元素的强相关性使得法方程的解算出现病态。在深入 分析三线阵影像外方位元素相关性质的基础上,讨论岭估计和广义岭估计这两种方法,并采用一个Ikonos 立体像对和一套模拟卫 星影像进行试验,结果表明岭估计能很好地克服定向参数之间的相关性,广义岭估计则在零特征值不是太多的情况下,可得到比 岭估计更好的解算精度。

关键词:CCD影像;外方位元素;相关性;岭估计

三线阵CCD 影像的成像方式灵活,可方便地获 取同轨立体影像,分辨率高,因而成为卫星对地观测 的一个新发展。但同时,其长焦距、窄视场角的特点 又使得传感器的外方位元素之间存在着极强的相关 性,这就导致了法方程的病态,当法方程中系数和常 数项存在舍入误差而产生微小变化时,会引起解的 很大差异。这时虽然传统的最小二乘估计仍是线性 无偏的估计,但已不再是最优估计,其均方误差

	X _A -	X_{s}		COS	0	- sin	1	0
<u> </u>	Ү _А -	$\mathbf{Y}_{\mathbf{S}}$	=	0	1	0	0	COS
	Z	Zs		sin	0	COS	0	sin

由于 , , 都是小值,在式(1)中,如果只考 虑小值一次项,则有

$$X_{S} = X_{A} - (x - y + f)$$

$$Y_{S} = Y_{A} - (x + y + f)$$

$$Z_{S} = Z_{A} - (x + y - f)$$
(2)

特别地,对于正视影像来说,有y=0,如果认为 外方位元素是随 y 作线性变化的, 那么

$$X_{S0} + X_{S}y = (X_{A} - x - f_{0}) - f_{y}$$

$$Y_{S0} = Y_{S}y = (Y_{A} - x_{0} - f_{0}) - (x + f_{0})y$$

$$Z_{S0} + Z_{S}y = (Z_{A} - x_{0} + f) - x_{y}$$
(3)

式中, X_s , Y_s , Z_s 为外方位线元素; , , 为外方 (MSE) 很大,这时就有必要采取措施克服定向参数 间的强相关性。

一、三线阵CCD影像(TLS)外方位 元素相关性分析

TLS 影像外方位元素的相关性体现在线元素 和角元素间的相关。从旋转矩阵出发

0	COS	- sin	0	Х	
- sin	sin	cos	0	У	(1)
COS	0	0	1	- f	

位角元素; X₅₀, Y₅₀, Z₅₀, 0, 0, 0为中央扫描行 外方位元素; Xs, Ys, Zs, , 为其一阶变化率; X_A , Y_A , Z_A 为地面点坐标; x, y 为相应的像点坐 标;f 为相机焦距; 为比例尺分母。

在传统的航空摄影中,因为相机焦距短,线元素 和角元素的相关性体现得不是很明显。但是对于星 载TLS影像来说,在飞行方向上为近似的平行投 影,在扫描行方向虽为严格的中心投影,但由于传感 器的长焦距和窄视场角,焦距f相对于像点坐标x, y 来说就很大,此时摄影光线更接近于平行投影,线 元素和角元素的相关性被忽略不计。

从式(3)可以看出,相关性主要体现在 X_s 与 , ;Ys 与 , ;Zs 与 , 的相关性,尤其是 Xs 与 、Ys 与 的线性相关更为突出,此外还表现在一

收稿日期: 2006-09-19 基金项目: 国家自然科学基金"机载三线阵影像技术理论及高精度算法的研究"资助项目(40471089) 作者简介: 甘田红(1969),女,博士生,江西南昌人,研究方向为遥感信息处理。

阶变化率之间的相关性。

二、基于岭估计和广义岭估计的定向 参数相关性的克服方法

1. 岭估计

岭估计方法是从减少均方误差的角度出发而提 出的一种有偏估计。

取:0 k < ,称

 $X(k) = (N + kE)^{-1} B^{T} PL$ (4) 为参数 X 的岭估计。式中 k 为岭参数。对于 TLS 影像来说,未知数 t = 12,其中6 个参数为中央扫描 行的外方位元素改正数的岭估计值,另外6 个参数 为外方位元素一阶变化率改正数的岭估计值。

均方误差计算公式为

MSE(X(k)) = ${}^{2}_{i=1}^{t} \frac{i}{(i+k)^{2}} + k^{2}_{i=1}^{t} \frac{2}{(i+k)^{2}}$ (5)

式中, = QX。

Q 是由 N 的特征向量所构成的正交矩阵。特别地, 当 k = 0 时, 式(5) 退化成了最小二乘估计。

 $k = t^{2} / t^{2} /$

勒展开形式,系数阵 N 会随着 X 的初始值的改变而 发生变化,所以正交阵 Q 每次都要重新计算。将 X(k)⁽¹⁾作为误差方程新的初始值,重新计算出 N⁽²⁾,Q⁽²⁾,再计算⁽²⁾,k⁽²⁾,X(k)⁽²⁾...直到解相 对稳定,外方位元素的变化率小于规定的阈值时 为止。

2. 广义岭估计

X 的广义岭估计为

 $X(k) = (B^{T}PB + QKQ^{T})^{-1}B^{T}PL$ (7)

可以看出,当 K 为常数对角阵kE 时,上式就成 了岭估计的形式。

广义岭估计的均方误差为

$$MSE(X(k)) = {}^{2}_{0} {}^{t}_{i=1} {}^{t}_{(i+k_{i})^{2}} + {}^{t}_{i=1} {}^{t}_{i+k_{i}} {}^{2}_{i+k_{i}}$$
(8)

式(8)对ki求偏导数,并令其等于零,则有

$$k_i = {}^{2}_{0} / {}^{*}_{i}^{2}$$
, $i = 1, 2, ..., t$ (9)

接下来的初值选择和迭代过程同岭估计。

三、算法试验与结果分析

试验一:Ikonos 卫星影像试验。本次试验选用 了两幅北京清河地区的Ikonos 全色卫星影像,这两 幅影像构成了一个立体像对。面积约20 km²,影像 上有25 个控制点。

外方位元素的初始值采用一个粗略的近似,所 以岭估计运算前先应用最小二乘法进行迭代计算。 取经过最小二乘法二次迭代后的值作为初始值,进 行岭估计运算。广义岭估计运算则是取了一次最小 二乘迭代的结果作为初始值,运算结果分别见表1 和表2。

迭代次数 2 1 6 3 4 5 38.505 5 左像 8.156 0e + 004 3.172 8e + 004 2.9618 2.961 5 2.9615 中误差 m₀ 4.147 4e + 004 5.275 0e + 004 右像 119.6852 2.964 5 2.9637 2.9637 左像 9.398 6e + 011 6.248 4e - 004 2.304 2e - 010 1.642 3e - 019 2.859 6e - 035 8.662 9e - 067 均方误 2.342 9e+012 2.234 4 e - 009 1.569 5 e - 018 2.419 0 e - 032 5.729 6e - 060 右像 <u>差 MSE</u> 0.0019 0.702 9 0.702 9 左像 3.153 8e + 004 2.001 9e + 004 24.798 4 0.7028 像点 m_x 右像 4.129 1e + 004 6.566 6e + 003 117 .885 5 1.9697 1.967 7 1.9677 左像 7.521 6e + 004 2.461 5e + 004 29.457 0 2.8772 2.876 9 2.8769 像点 m_y 20.677 9 右像 3.892 3e + 003 5.233 9e + 004 2.2156 2.216 3 2.2163 左像 2.075 5e + 040 0.292 6 $1.832\ 2e + 010\ 5.475\ 4e + 012\ 4.765\ 8e + 016\ 3.612\ 4e + 024$ K 值 0.093 4 9.891 2e + 009 5.376 5e + 012 1.525 3e + 016 1.229 5e + 023 7.989 1e+036 右像

表1 岭估计方法的点位精度情况

pi xel

表2/广义岭估计方法的点位精度情况 pix							
迭代次数 1 2 3 4 5	6						
 中误差 m ₀ 左像 1 .535 0e + 005 8 .156 0e + 004 3 .172 8e + 004 1 .029 3e + 005 8 .351 2e + 00	5 4.860 3e + 005						
右像 1.535 0e+005 4.147 4e+004 5.275 0e+004 7.847 1e+004 1.399 5e+00	4 3.068 7e + 003						
均方误 左像 6.0824e+010 2.7280e+011 3.1284e+011 4.7902e+012 4.3547e+01	2 8.163 1e + 014						
<u>差 MSE</u>	2 2.523 6e + 012						
m_x 左像 1.437 9 e + 005 3.153 8 e + 004 2.001 9 e + 004 3.629 6 e + 004 4.967 1 e + 00	5 1.128 2e + 005						
	3 1.051 0e + 003						
m _y 左像 5.373 2e + 004 7.521 6e + 004 2.461 5e + 004 9.631 7e + 004 6.713 4e + 00	5 4.727 6e + 005						
右像 5.373 2e+004 3.892 3e+003 5.233 9e+004 7.067 3e+004 1.329 8e+00	4 2.883 1e + 003						

试验二:模拟影像的试验。模拟卫星飞行状态 得到了一套模拟影像,在参数设置时使其相关的参 数不是太多。选择25 个控制点和20 个检查点,均 采用最小二乘二次迭代后的结果作为初值,进行岭 估计和广义岭估计试验,结果见表3、表4。

表3 模拟影像的岭估计精度情况

	迭代次数	1	2	3	4	5	6
控制点 ⁄pixel	中误差 m₀	8 .994 3e + 003	71 .005 9	1.978 0	1 .300 8	1.300 7	1 .300 7
	均方误差 MSE	1 .433 0e + 007	0.0048	1 .522 3 e - 008	3.853 4e - 013	2.224 5e - 020	4.860 3e - 052
	mx	8.944 1e+003	37.9377	1.697 4	1 .118 2	1.118 2	1 .118 2
	my	949 .050 0	60.021 4	1.015 4	0.6645	0.664 5	0.6645
	K 值	4.082 6	6.957 1e+004	1 .211 1 e + 007	1.593 6e + 011	2.759 2e +019	8.271 7e + 035
检查 _ 	像方 m _x ∕pixel	43 .308 1	1 .571 7	1.188 6	1 .188 6	1.188 6	1 .188 6
	像方 m _y ⁄ pixel	74 .431 8	0.9375	0.689 2	0.6892	0.6892	0.6892
	物方 m _x /m	150.8395	4 .760 2	3.540 8	3 .540 7	3.5407	3 .540 7
	物方 my∕m	162.0554	7 .860 2	5.907 2	5.9070	5 .907 0	5.9070

表4 模拟影像的广义岭估计精度情况

	迭代次数	1	2	3	4	5	6
	中误差 mo	8.994 3e + 003	71 .005 9	2.010 0	0 .559 0	0.139 4	0 .035 0
控制点	均方误差 MS	E 2.377 7e + 008	5.781 9e + 005	1 .610 8 e + 005	3.968 5e + 004	9.895 2e +003	2.501 6e + 003
∕pi xel	mx	8.944 1e + 003	37.9377	1.725 4	0.481 5	0.1204	0.0301
	m _y	949 .050 0	60.021 4	1.031 2	0.2841	0.0702	0.0178
	像方 m _x ∕pixe	43.3081	1 .583 5	0.448 9	0 .112 3	0.028 1	0.0071
检查	像方 m _y ∕ pixe	el 74.4318	0.9871	0.265 3	0.066 0	0.017 2	0.0049
点	物方 m _x ∕m	150.8395	4 .611 6	1.353 5	0.3366	0.085 1	0.0222
	物方 m⊮ m	162 .055 4	7 .789 8	2.240 4	0 .559 8	0.140 2	0.0353

四、结果分析

 本文也采用了最小二乘法进行数次迭代试验,但精度几乎没有提高。可见最小二乘估计方法 对法方程的性质十分依赖,如果法方程的性质不好, 增加迭代次数也不能提高精度,此时有必要采用岭 估计或广义岭估计方法。

2. 岭估计能很好地改善法方程的性质。即使 法方程中有多个接近于零的特征值,如试验一,左像 的12 特征值当中,10⁻³,10⁻⁴,10⁻¹⁰,10⁻¹²级的特 征值各有一个,10⁻¹⁴级的特征值有两个;右像中, 10⁻⁴,10⁻⁵,10⁻¹⁰,10⁻¹²级的特征值各有一个, 10⁻¹⁴级的特征值有两个,零特征值的个数都接近一 半,而且特征值的级差非常大(最大的达到了10²⁷), 依然能取得比较好的效果(见表1)。

3. 相反,在试验一中,广义岭估计并没有预期 的比岭估计精度更好的效果。但这并不能说广义岭 估计就不如岭估计。在试验二中,特征值的差异也 很大(最大的达到了10²⁹),12 特征值中,10⁻⁴级的 特征值有一个,10⁻⁹级的特征值有两个,但是结果 显示,广义岭估计比岭估计的精度更好。可见特征 值的分布情况在很大程度上决定了岭估计和广义岭 估计哪个效果更好,在零特征值不是太多的情况下, 广义岭估计就比岭估计效果好。在零特征值达到待 估参数个数的一半,特征值的级差又非常大的情况 下,*k*i 的差异也过大,起不到调节法方程态性质的 效果。如在试验二中就发现,采用岭估计三次迭代 以后,|N|不再约等于零,即法方程的病态得到改 善,而采用广义岭估计六次迭代过程中,总有|N| 0,这就使得² 始终不能降下来。

4. 典则参数 k_i 与特征值 i 的数量级基本上是 成比例的,也就是说, i 很大的情况下, k_i 的数量级 也较高,相反 i 很小, k_i 的数量级也较低,这也就是 i 级差过大就会使得广义岭估计的微调效果不能 很好地起到改善法方程性质的原因。

5. 点位中误差和均方误差并没有必然的正比 关系(比较表3 和表4),这是由于随着 K 值的加大, 估计量的压缩性也越大,在其误差减小的同时,偏移 量则变大(见式(5))。

五、结束语

虽然岭估计能很好地消除外方位元素的相关 性,但却是一种有偏估计,其主要作用只是改善法方 程的病态,它所对应的误差方程理论上应是线性方 程,而TLS 影像的误差方程却是需要初值迭代的线 性展开形式,这时,如果初值本身就存在很大的偏 差,势必会影响岭估计和广义岭估计方法的效果。 所以,对于TLS 影像的外方位元素相关性的处理, 如果先用最小二乘法迭代数次至其稳定,将结果作 为初值,再采用岭估计或广义岭估计方法,比起用预 估的初值直接进行岭估计或广义岭估计运算能起到 更好的效果。

需要特别注意的是,随着迭代次数的增加,K 值呈现出以级数增大的趋势,由于估计是有偏的,相 应地估计值的偏移量也必将极大地增加。如果只一 味追求最小均方误差,中误差其实并不能得到多大 的改善,但估计值却越来越偏移出估计中心了。相 对于岭估计来说,广义岭估计的 K 值递增就不那么 明显,它在提高中误差的同时,MSE 虽然提高得不 那么迅速,但是偏移情况却小得多,收敛情况也更 好,这也正是在零特征值不太多的情况下,广义岭估 计比岭估计优越的所在(不仅仅只体现在可得到更 小的中误着。为了有效地控制估计量的过度偏移, 需要合理的选择阈值,避免进行不必要的、过多的迭 代运算。

参考文献:

- [1] 崔希璋,於宗俦,陶本藻,等.广义测量平差 MJ.武汉: 武汉测绘科技大学出版社,2001.
- [2] 张永生, 巩凡超, 等. 高分辨率遥感卫星应用——成像
 模型、处理算法及应用技术[M].北京:科学出版社,
 2004.
- [3] 李德仁,周月琴,金为铣.摄影测量与遥感概论[M].北 京:测绘出版社,2001.
- [4] 江万寿,张剑清,张祖勋.三线阵CCD卫星影像的模拟研究JJ.武汉大学学报(信息科学版,2002,27(4): 414-419.
- [5] GR UEN A, ZHANG L. Sensor Modeling for Aerial Mobile Mapping with Three-Line-Scanner (TLS) I magery
 [A]. ISPRS Commission Symposium on Integrated Systemfor Spatial Data Production[C]. Xi 'an:[s.n.], 2002.