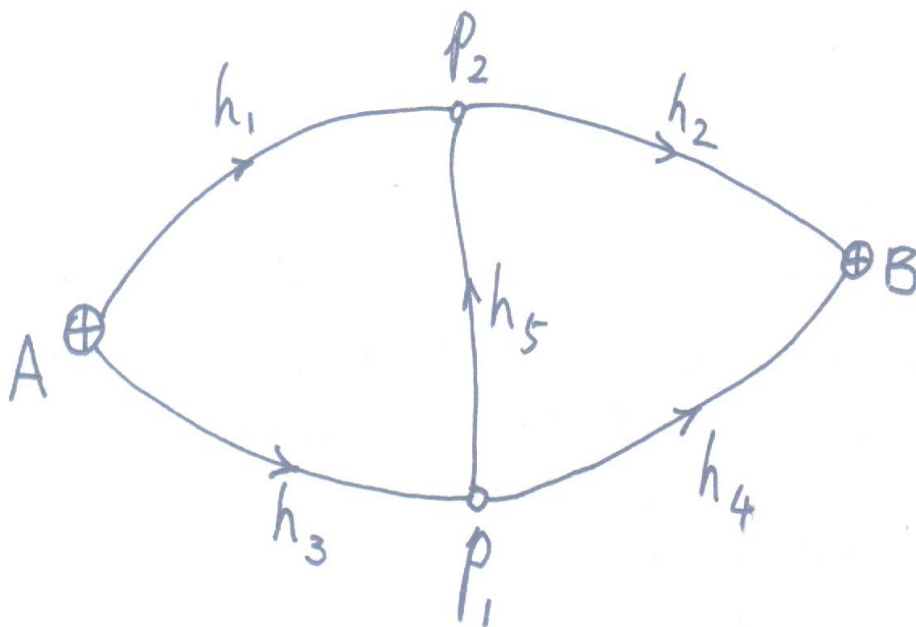


第七章

间接平差

水准网如图所示：

- 1、按条件平差列出误差方程。
- 2、选 P_1 高程平差值为参数，列出全部条件方程。
- 3、选 P_1 和 P_2 高程平差值为参数，列出全部条件方程。



武汉大学

Wuhan University



上式表明，当所选参数刚好等于必要观测数 t ，且参数之间相互独立时，附有参数的条件平差具有很简洁的条件方程。这种简洁的条件方程描述了各观测值的改正数与参数之间的关系，我们称这种关系为**误差方程**。以误差方程为基础可得到一种新的平差方法——**间接平差**。



一、间接平差原理

1、函数模型

间接平差的函数模型就是误差方程，其一般形式为

$$\underset{n \times 1}{V} = \underset{n \times t}{B} \underset{t \times 1}{\hat{x}} - \underset{n \times 1}{l}$$

$$V = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & \cdots & t_1 \\ a_2 & b_2 & \cdots & t_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_n & b_n & \cdots & t_n \end{pmatrix}, \hat{x} = \begin{pmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \\ \vdots \\ \hat{x}_t \end{pmatrix}, l = \begin{pmatrix} L_1 - d_1 \\ L_2 - d_2 \\ \vdots \\ L_n - d_n \end{pmatrix}$$



2、随机模型

间接平差的随机模型与条件平差的随机模型相同，即

$$\underset{n \times n}{D_{LL}} = \sigma_0^2 \underset{n \times n}{Q_{LL}} = \sigma_0^2 \underset{n \times n}{P^{-1}}$$

3、基础方程及其解

$$\left. \begin{aligned} B^T P V &= 0 \\ V &= B \hat{x} - l \end{aligned} \right\}$$

4、法方程

$$B^T P B \hat{x} - B^T P l = 0$$

5、解向量

$$\hat{x} = N_{BB}^{-1} W$$

$$\underset{n \times 1}{V} = \underset{n \times t}{B} \underset{t \times 1}{\hat{x}} - \underset{n \times 1}{l}$$

$$\hat{L} = L + V$$



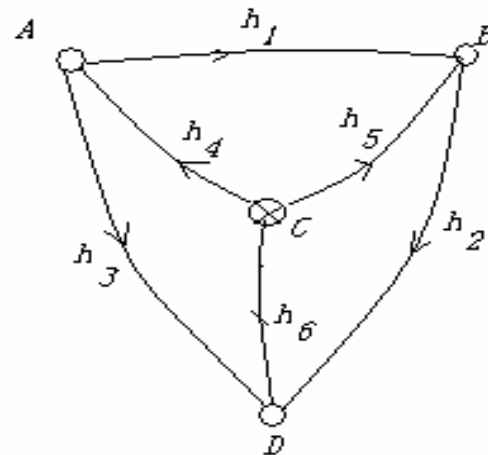
第七章

间接平差

例：选择独立、足够的参数

$$C = 2km$$

$$P = diag[2 \quad 2 \quad 2 \quad 1 \quad 1 \quad 1]^T$$



1	2	3	4	5	6	
0.023	1.114	1.142	0.079	0.099	1.210	h(m)
1	1	1	2	2	2	S(km)

$$n=6, \quad t=3, \quad r=3$$

$$X^0 = [X_1^0 \quad X_2^0 \quad X_3^0]^T = [100.078 \quad 100.099 \quad 101.266]^T (m)$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

$$V_{6,1} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \hat{x}_{3,1} - \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 11 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad B^T P B = \begin{bmatrix} 5 & -2 & -2 \\ -2 & 5 & -2 \\ -2 & -2 & 5 \end{bmatrix} \quad B^T P l = \begin{bmatrix} -28 \\ 0 \\ 28 \end{bmatrix}$$

$$N_{bb}^{-1} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 3 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix} \quad \hat{x} = N_{bb}^{-1} B^T P l = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} -28 \\ 0 \\ 28 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$$\hat{X} = X^0 + \hat{x} = \begin{bmatrix} 100.075 \\ 100.099 \\ 101.214 \end{bmatrix} (m)$$



武汉大学

Wuhan University



二、间接平差的计算步骤

- 1、根据平差问题的性质，选择 t 个独立量作为参数；
- 2、列出误差方程；
- 3、组成法方程；
- 4、解算法方程；
- 5、计算改正数 V ；
- 6、计算观测值的平差值



三、选取参数的个数和原则

- 1、所选取 t 个待估参数必须相互独立；
- 2、所选取 t 个待估参数与观测值的函数关系容易写出来。

四、不同情况下的误差方程

- 1、水准网误差方程
- 2、方位角误差方程
 - 测方向坐标平差函数模型
 - 测角网函数模型
- 3、测边网误差方程
- 4、GPS网误差方程



1、水准网误差方程

例:水准网如图所示, 已知 $H_A=5.000\text{m}$, $H_C=7.650\text{m}$ 。各点的近似高程为:

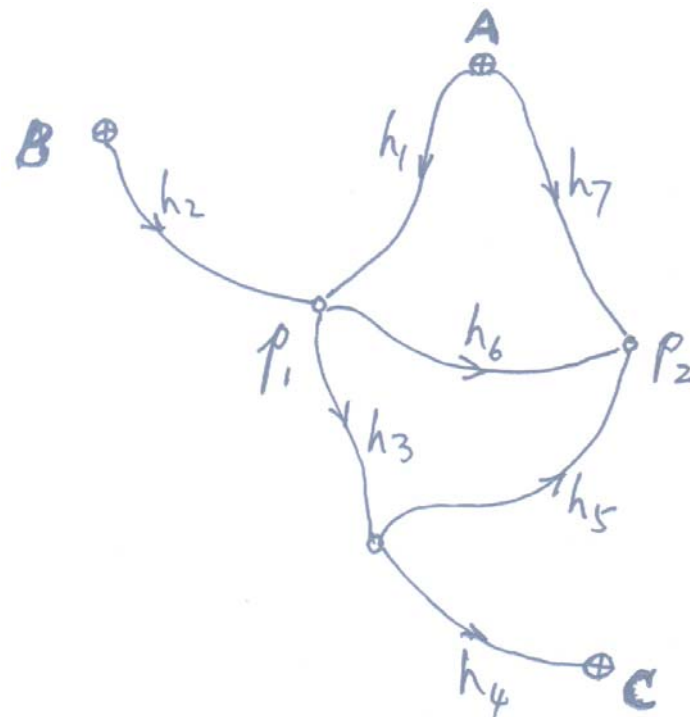
$$H_{p_1}^0 = H_B + h_2 = 5.053\text{m}$$

$$H_{p_2}^0 = H_A + h_7 = 8.452\text{m}$$

$$H_{p_3}^0 = H_C - h_4 = 7.450\text{m}$$

观测值见下表, 试列出误差方程。

	1	2	3	4	5	6	7
h_i	0.050	1.100	2.398	0.200	1.000	3.404	3.452



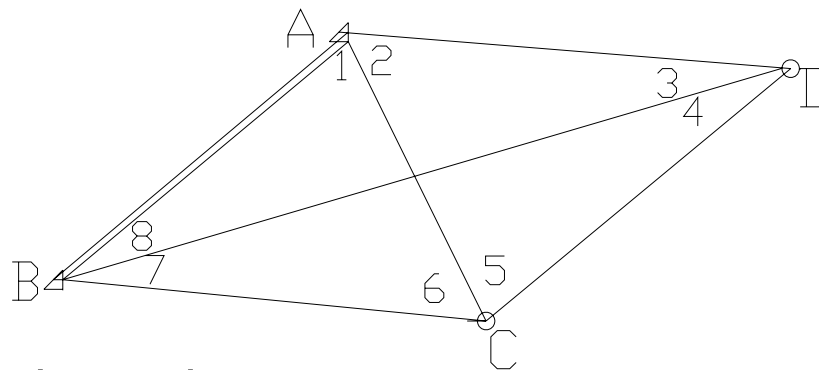
武汉大学

Wuhan University



2、三角网误差方程

例如右图所示的大地四边形，其必要观测数为4，图中待定点坐标也是4，故选：



$$\hat{X}_1 = \hat{X}_C, \hat{X}_2 = \hat{Y}_C, \hat{X}_3 = \hat{X}_D, \hat{X}_4 = \hat{Y}_D$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

于是，误差方程为：

$$v_1 = \alpha_{AB} - \hat{\alpha}_{AC} = \arctan \frac{Y_B - Y_A}{X_B - X_A} - \arctan \frac{\hat{X}_2 - Y_A}{\hat{X}_1 - X_A} - L_1$$

$$v_2 = \hat{\alpha}_{AC} - \hat{\alpha}_{AD} = \arctan \frac{\hat{X}_2 - Y_A}{\hat{X}_1 - X_A} - \arctan \frac{\hat{X}_4 - Y_A}{\hat{X}_3 - X_A} - L_2$$

.....

$$v_8 = \alpha_{BA} - \hat{\alpha}_{BD} = \arctan \frac{Y_A - Y_B}{X_A - X_B} - \arctan \frac{\hat{X}_4 - Y_B}{\hat{X}_3 - X_B} - L_8$$



武汉大学

Wuhan University

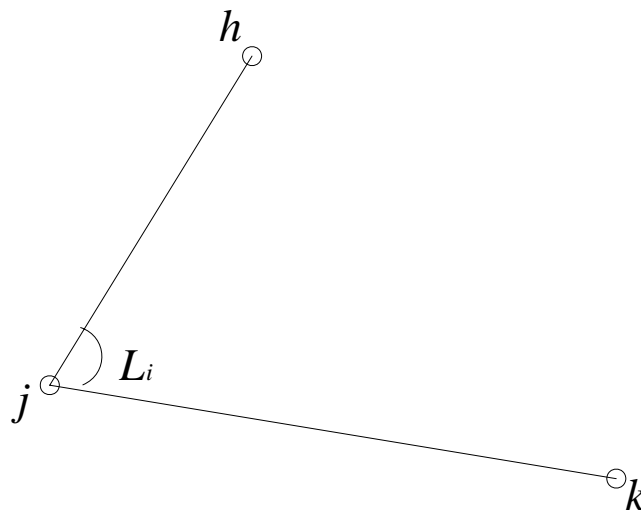


第七章

间接平差

在三角网平差中，通常选 m 个待定点的坐标平差值作为待估参数，即 $t=2m$ 。

这样选，既足数，又独立，而且容易写出参数与观测值之间的函数关系。一般地，角度观测值可由右图表示，于是有：



$$v_i = \hat{\alpha}_{jk} - \hat{\alpha}_{jh} = \arctan \frac{\hat{Y}_k - \hat{Y}_j}{\hat{X}_k - \hat{X}_j} - \arctan \frac{\hat{Y}_h - \hat{Y}_j}{\hat{X}_h - \hat{X}_j} - L_i$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

线性近似:

在按台劳级数展开, 取至一次项, 得

$$v_i = \rho'' \left(\frac{\Delta Y_{jk}^0}{(S_{jk}^0)^2} - \frac{\Delta Y_{jh}^0}{(S_{jh}^0)^2} \right) \hat{x}_j - \rho'' \left(\frac{\Delta X_{jk}^0}{(S_{jk}^0)^2} - \frac{\Delta X_{jh}^0}{(S_{jh}^0)^2} \right) \hat{y}_j - \\ \rho'' \frac{\Delta Y_{jk}^0}{(S_{jk}^0)^2} \hat{x}_k + \rho'' \frac{\Delta X_{jk}^0}{(S_{jk}^0)^2} \hat{y}_k + \rho'' \frac{\Delta Y_{jh}^0}{(S_{jh}^0)^2} \hat{x}_h - \rho'' \frac{\Delta X_{jh}^0}{(S_{jh}^0)^2} \hat{y}_h - l_i$$

$$l_i = L_i - \arctan \frac{Y_k^0 - Y_j^0}{X_k^0 - X_j^0} + \arctan \frac{Y_h^0 - Y_j^0}{X_h^0 - X_j^0}$$



武汉大学

Wuhan University



3、三边网误差方程

在下图，我们选 $\hat{X}_1 = \hat{X}_C$, $\hat{X}_2 = \hat{Y}_C$, $\hat{X}_3 = \hat{X}_D$, $\hat{X}_4 = \hat{Y}_D$

误差方程

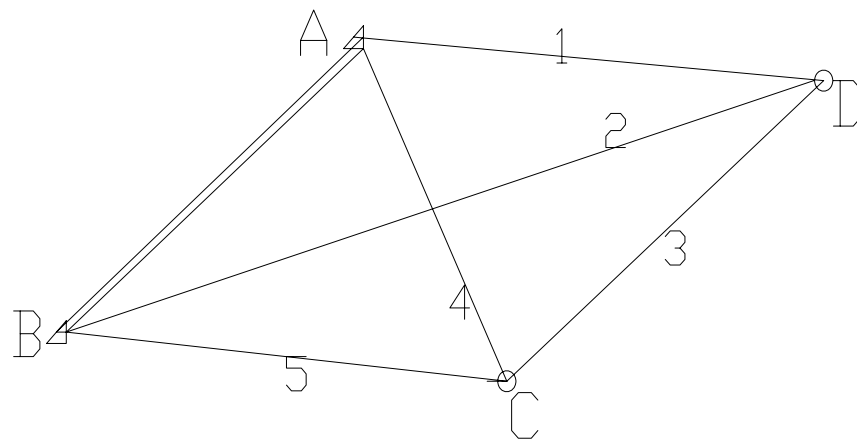
$$v_1 = \sqrt{(X_A - \hat{X}_3)^2 + (Y_A - \hat{X}_4)^2} - L_1$$

$$v_2 = \sqrt{(X_B - \hat{X}_3)^2 + (Y_B - \hat{X}_4)^2} - L_2$$

$$v_3 = \sqrt{(\hat{X}_1 - \hat{X}_3)^2 + (\hat{X}_2 - \hat{X}_4)^2} - L_3$$

$$v_4 = \sqrt{(X_A - \hat{X}_1)^2 + (Y_A - \hat{X}_2)^2} - L_4$$

$$v_5 = \sqrt{(X_B - \hat{X}_1)^2 + (Y_B - \hat{X}_2)^2} - L_5$$



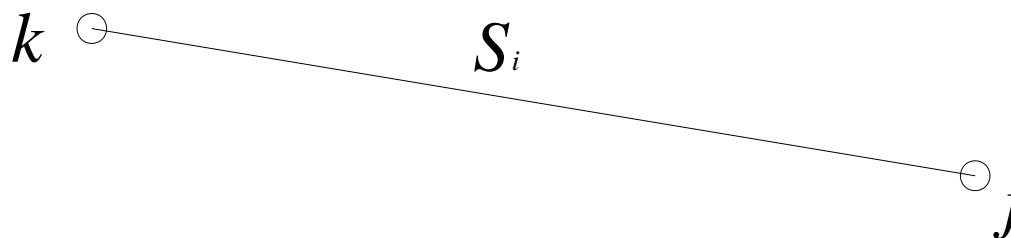
武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差



$$v_i = \sqrt{(\hat{X}_k - \hat{X}_j)^2 + (\hat{Y}_k - \hat{Y}_j)^2} - S_i$$

$$v_i = -\frac{\Delta X_{jk}^0}{S_{jk}^0} \hat{x}_j - \frac{\Delta Y_{jk}^0}{S_{jk}^0} \hat{y}_j + \frac{\Delta X_{jk}^0}{S_{jk}^0} \hat{x}_k + \frac{\Delta Y_{jk}^0}{S_{jk}^0} \hat{y}_k - l_i$$

$$l_i = S_i - S_{jk}^0, \quad S_{jk}^0 = \sqrt{(X_k^0 - X_j^0)^2 + (Y_k^0 - Y_j^0)^2}$$



武汉大学

Wuhan University



4、导线网

导线网为特殊的边角网，其必要观测数 $t=2m$ （ m 为待定点个数），其观测值为角度观测值和边长观测值两类。所以误差方程也是角度误差方程和边长误差方程两类。可以先列角度误差方程：

$$v_i = \hat{\alpha}_{ik} - \hat{\alpha}_{ij} = \arctan \frac{\hat{Y}_k - \hat{Y}_i}{\hat{X}_k - \hat{X}_i} - \arctan \frac{\hat{Y}_j - \hat{Y}_i}{\hat{X}_j - \hat{X}_i} - L_i$$

再列边长误差方程。

$$v_i = \sqrt{(\hat{X}_i - \hat{X}_j)^2 + (\hat{Y}_i - \hat{Y}_j)^2} - L_i$$



5、GPS网三维无约束平差

在GPS网三维无约束平差中，常常选某点 I 作为参考点，则该点在WGS84系下的三维坐标 X_i 、 Y_i 、 Z_i 可看作已知数据，其余各点作为待定点。在WGS84系下，要确定一个点的空间位置，需要 X 、 Y 、 Z 三个坐标分量，设GPS网中的总点数为 m 个，则必要观测数 $t = 3(m-1)$ 为 $3(m-1)$ ，因此，可选 $m-1$ 个点的坐标平差值作为参数。

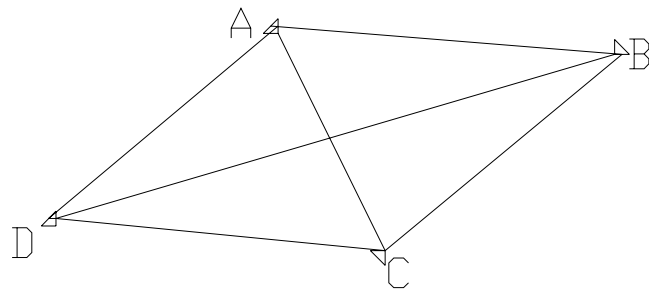
$$X_A, Y_A, Z_A$$

如图，以A点为参考点，即
参数为： $\hat{X}_1 = \hat{X}_B, \hat{X}_2 = \hat{Y}_B, \hat{X}_3 = \hat{Z}_B$

$$\hat{X}_4 = \hat{X}_C, \hat{X}_5 = \hat{Y}_C, \hat{X}_6 = \hat{Z}_C$$

$$\hat{X}_7 = \hat{X}_D, \hat{X}_8 = \hat{Y}_D, \hat{X}_9 = \hat{Z}_D$$

已知，则 t 个



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

于是，误差方程为：

$$v_{\Delta X_{AB}} = \hat{X}_1 - X_A - \Delta X_{AB}$$

$$v_{\Delta Y_{AB}} = \hat{X}_2 - Y_A - \Delta Y_{AB}$$

$$v_{\Delta Z_{AB}} = \hat{X}_3 - Z_A - \Delta Z_{AB}$$

$$v_{\Delta X_{AC}} = \hat{X}_4 - X_A - \Delta X_{AC}$$

$$v_{\Delta Y_{AC}} = \hat{X}_5 - Y_A - \Delta Y_{AC}$$

$$v_{\Delta Z_{AC}} = \hat{X}_6 - Z_A - \Delta Z_{AC}$$

$$v_{\Delta X_{AD}} = \hat{X}_7 - X_A - \Delta X_{AD}$$

$$v_{\Delta Y_{AD}} = \hat{X}_8 - Y_A - \Delta Y_{AD}$$

$$v_{\Delta Z_{AD}} = \hat{X}_9 - Z_A - \Delta Z_{AD}$$

$$v_{\Delta X_{BC}} = -\hat{X}_1 + \hat{X}_4 - \Delta X_{BC}$$

$$v_{\Delta Y_{BC}} = -\hat{X}_2 + \hat{X}_5 - \Delta Y_{BC}$$

$$v_{\Delta Z_{BC}} = -\hat{X}_3 + \hat{X}_6 - \Delta Z_{BC}$$

$$v_{\Delta X_{BD}} = -\hat{X}_1 + \hat{X}_7 - \Delta X_{BD}$$

$$v_{\Delta Y_{BD}} = -\hat{X}_2 + \hat{X}_8 - \Delta Y_{BD}$$

$$v_{\Delta Z_{BD}} = -\hat{X}_3 + \hat{X}_9 - \Delta Z_{BD}$$

$$v_{\Delta X_{CD}} = -\hat{X}_4 + \hat{X}_7 - \Delta X_{CD}$$

$$v_{\Delta Y_{CD}} = -\hat{X}_5 + \hat{X}_8 - \Delta Y_{CD}$$

$$v_{\Delta Z_{CD}} = -\hat{X}_6 + \hat{X}_9 - \Delta Z_{CD}$$



武汉大学

Wuhan University

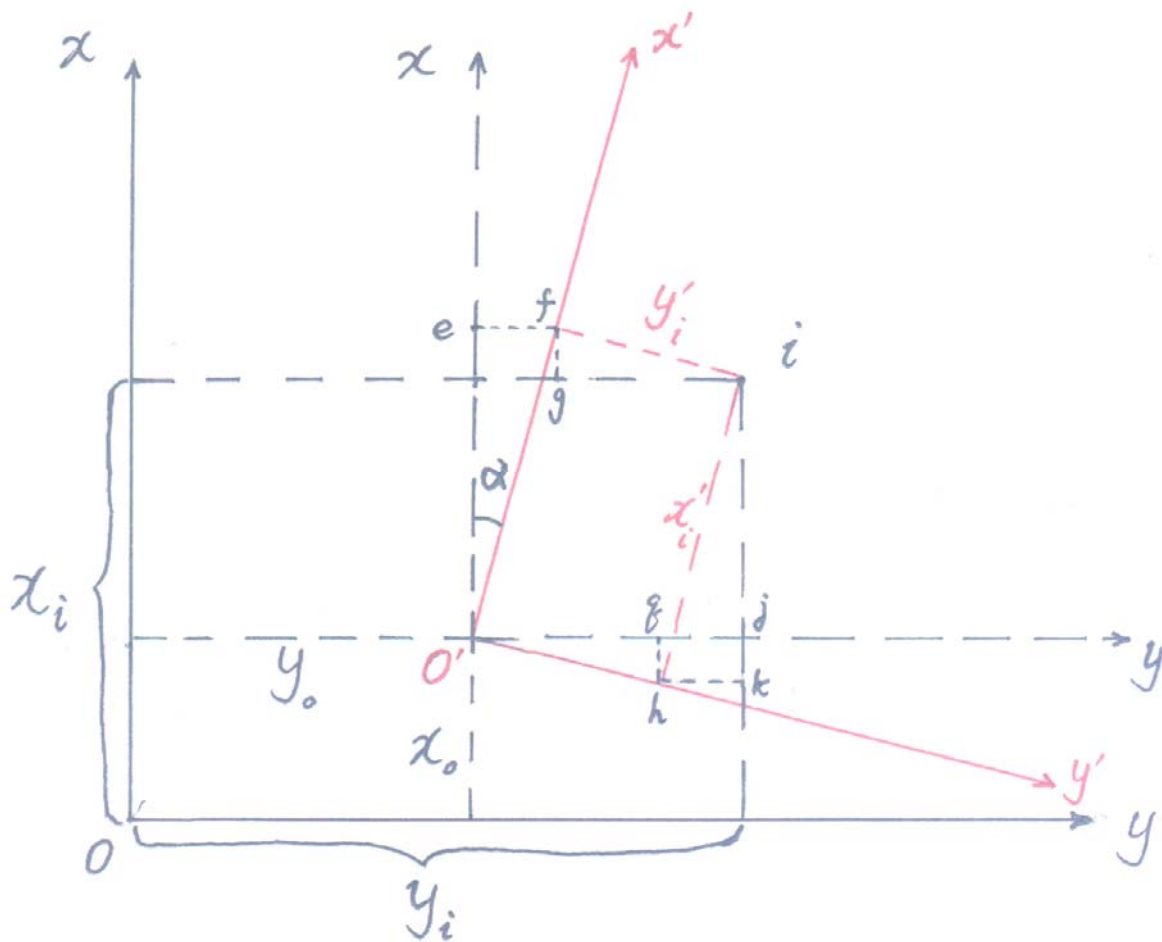


6、坐标变换

不论是GPS，
还是GIS，还是
RS，都会经常用
到坐标变换。测
量中的坐标变换，
一般采用如图所
示的相似变换。

$$x_i = x_0 + ik - qh$$

$$y_i = y_0 + ig + ef$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

由于两坐标系不是用同一个长度基准定义的，所以长度基准不一定严格相等，即两坐标系的单位长度之比可能为：

$$\frac{S}{S'} = m \neq 1$$

于是坐标系 $x'o'y'$ 中的长度变换到坐标系 xoy 中时应乘以尺度比 m 。于是：

$$x_i = x_0 + mx'_i \cos \alpha - my'_i \sin \alpha$$
$$y_i = y_0 + my'_i \cos \alpha + mx'_i \sin \alpha$$

式中， x_0, y_0, m, α 为待定参数。由于坐标观测值有误差，于是坐标变换的误差方程可写为：

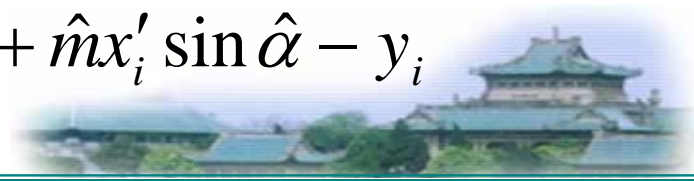
$$v_{x_i} = \hat{x}_0 + \hat{m}x'_i \cos \hat{\alpha} - \hat{m}y'_i \sin \hat{\alpha} - x_i$$

$$v_{y_i} = \hat{y}_0 + \hat{m}y'_i \cos \hat{\alpha} + \hat{m}x'_i \sin \hat{\alpha} - y_i$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

线性化（变量代换法）

$$v_{x_i} = \hat{x}_0 + \hat{m}x'_i \cos \hat{\alpha} - \hat{m}y'_i \sin \hat{\alpha} - x_i$$
$$v_{y_i} = \hat{y}_0 + \hat{m}y'_i \cos \hat{\alpha} + \hat{m}x'_i \sin \hat{\alpha} - y_i$$

令

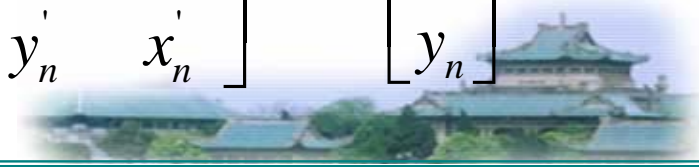
$$\hat{a} = \hat{x}_0, \hat{b} = \hat{y}_0, \hat{c} = \hat{m} \cos \hat{\alpha}, \hat{d} = \hat{m} \sin \hat{\alpha}$$

$$\begin{aligned} v_{x_i} &= \hat{a} + \hat{x}'_i \hat{c} - \hat{y}'_i \hat{d} - x_i \\ v_{y_i} &= \hat{b} + \hat{y}'_i \hat{c} + \hat{x}'_i \hat{d} - y_i \end{aligned}$$
$$\begin{bmatrix} v_{x_1} \\ v_{y_1} \\ v_{x_2} \\ v_{y_2} \\ \vdots \\ v_{x_n} \\ v_{y_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & x'_1 & -y'_1 \\ 0 & 1 & y'_1 & x'_1 \\ 1 & 0 & x'_2 & -y'_2 \\ 0 & 1 & y'_2 & x'_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 0 & x'_n & -y'_n \\ 0 & 1 & y'_n & x'_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \\ \hat{c} \\ \hat{d} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} x_1 \\ y_1 \\ x_2 \\ y_2 \\ \vdots \\ x_n \\ y_n \end{bmatrix}$$



武汉大学

Wuhan University



五、精度评定

1、单位权方差的估值

$$\hat{\sigma}_0^2 = \frac{V^T P V}{r}$$

2、基本向量的协因数矩阵

$$Z = \begin{pmatrix} L \\ \hat{X} \\ V \\ \hat{L} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E \\ N_{bb}^{-1} B^T P \\ B N_{bb}^{-1} B^T P - E \\ B N_{bb}^{-1} B^T P \end{pmatrix} L - \begin{pmatrix} E \\ N_{bb}^{-1} B^T P \\ B N_{bb}^{-1} B^T P - E \\ B N_{bb}^{-1} B^T P \end{pmatrix} L_0$$



第七章

间接平差

$$Q_{ZZ} = \begin{pmatrix} Q_{LL} & Q_{L\hat{X}} & Q_{LV} & Q_{L\hat{L}} \\ Q_{L\hat{X}} & Q_{\hat{X}\hat{X}} & Q_{\hat{X}V} & Q_{\hat{X}\hat{L}} \\ Q_{LV} & Q_{\hat{X}V} & Q_{VV} & Q_{V\hat{L}} \\ Q_{L\hat{L}} & Q_{\hat{X}\hat{L}} & Q_{V\hat{L}} & Q_{\hat{L}\hat{L}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E \\ N_{bb}^{-1} B^T P \\ BN_{bb}^{-1} B^T P - E \\ BN_{bb}^{-1} B^T P \end{pmatrix} Q_{LL} \begin{pmatrix} E \\ PBN_{bb}^{-1} \\ PBN_{bb}^{-1} B^T - E \\ PBN_{bb}^{-1} B^T \end{pmatrix}$$

$$Q_{ZZ} = \begin{pmatrix} Q_{LL} & BN_{bb}^{-1} & BN_{bb}^{-1} B^T - Q_{LL} & BN_{bb}^{-1} B^T \\ N_{bb}^{-1} B^T & N_{bb}^{-1} & 0 & N_{bb}^{-1} B^T \\ BN_{bb}^{-1} B^T - Q_{LL} & 0 & Q_{LL} - BN_{bb}^{-1} B^T & 0 \\ BN_{bb}^{-1} B^T & BN_{bb}^{-1} & 0 & BN_{bb}^{-1} B^T \end{pmatrix}$$



武汉大学

Wuhan University



第七章

间接平差

$$Q_{\hat{X}\hat{X}} = N_{bb}^{-1} = \begin{pmatrix} Q_{\hat{X}_1\hat{X}_1} & Q_{\hat{X}_1\hat{X}_2} & \cdots & Q_{\hat{X}_1\hat{X}_t} \\ Q_{\hat{X}_1\hat{X}_2} & Q_{\hat{X}_2\hat{X}_2} & \cdots & Q_{\hat{X}_2\hat{X}_t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Q_{\hat{X}_1\hat{X}_t} & Q_{\hat{X}_2\hat{X}_t} & \cdots & Q_{\hat{X}_t\hat{X}_t} \end{pmatrix}$$

待定点*i* 的点位中误差

\hat{X}_i 的中误差: $\hat{\sigma}_{\hat{X}_i} = \hat{\sigma}_0 \sqrt{Q_{\hat{X}_{2i-1}\hat{X}_{2i-1}}}$

\hat{Y}_i 的中误差: $\hat{\sigma}_{\hat{Y}_i} = \hat{\sigma}_0 \sqrt{Q_{\hat{X}_{2i}\hat{X}_{2i}}}$

*i*点的点位中误差

$$\hat{M}_i = \hat{\sigma}_0 \sqrt{Q_{\hat{X}_{2i-1}\hat{X}_{2i-1}} + Q_{\hat{X}_{2i}\hat{X}_{2i}}}$$



武汉大学

Wuhan University



5、参数估值函数的中误差

设参数估值的函数为：

$$\varphi = \Phi(\hat{X}_1, \hat{X}_2, \dots, \hat{X}_t)$$

$$d\varphi = f_1 d\hat{X}_1 + f_2 d\hat{X}_2 + \dots + f_t d\hat{X}_t = F^T d\hat{X}$$

$$f_i = \left(\frac{\partial \Phi}{\partial \hat{X}_i} \right)$$

$$Q_{\varphi\varphi} = F^T Q_{\hat{X}\hat{X}} F$$

$$\hat{\sigma}_{\varphi} = \pm \hat{\sigma}_0 \sqrt{Q_{\varphi\varphi}}$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

一、问题的提出

(1) 不设参数

(2)

$$\hat{X} = [\hat{X}_1 \quad \hat{X}_2 \quad \hat{X}_3]^T = [\hat{H}_E \quad \hat{H}_F \quad \hat{h}_3]^T$$

(3)

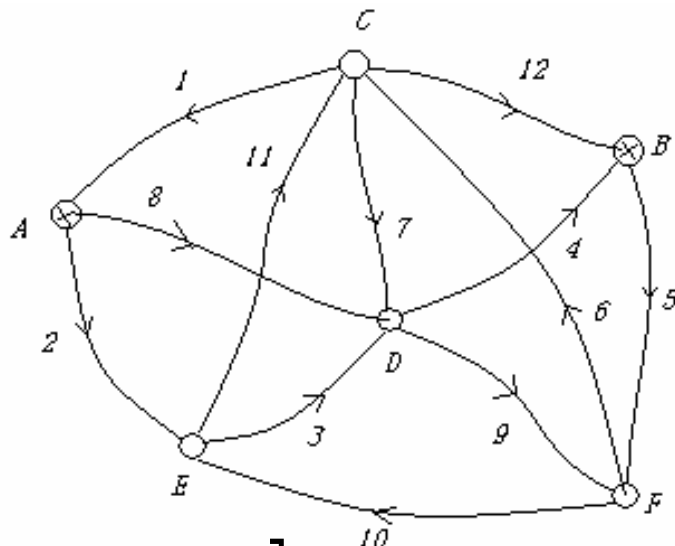
$$\hat{X} = [\hat{X}_1 \quad \hat{X}_2 \quad \hat{X}_3 \quad \hat{X}_4]^T = [\hat{h}_3 \quad \hat{h}_4 \quad \hat{h}_5 \quad \hat{h}_6]^T$$

(4)

$$\hat{X} = [\hat{X}_1 \quad \hat{X}_2 \quad \hat{X}_3 \quad \hat{X}_4 \quad \hat{X}_5]^T = [\hat{H}_C \quad \hat{H}_D \quad \hat{H}_E \quad \hat{H}_F \quad \hat{h}_6]^T$$

(5)

$$\hat{X} = [\hat{X}_1 \quad \hat{X}_2 \quad \hat{X}_3 \quad \hat{X}_4 \quad \hat{X}_5 \quad \hat{X}_6]^T = [\hat{H}_C \quad \hat{h}_1 \quad \hat{h}_4 \quad \hat{h}_6 \quad \hat{h}_9 \quad \hat{H}_F]^T$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

一、附有条件的间接平差原理

设误差方程和参数之间所应满足的条件方程为：

$$\begin{matrix} V & = & B & \hat{x} & - & l \\ n \times 1 & & n \times u & u \times 1 & & n \times 1 \end{matrix}$$
$$\begin{matrix} C & \hat{x} & + & W_x & = & 0, & s = u - t \\ s \times u & s \times 1 & & s \times 1 & & \end{matrix}$$

1、基础方程

$$\begin{matrix} V & = & B & \hat{x} & - & l \\ n \times 1 & & n \times u & u \times 1 & & n \times 1 \end{matrix}$$
$$\begin{matrix} C & \hat{x} & + & W_x & = & 0 \\ s \times u & s \times 1 & & s \times 1 & & \end{matrix}$$
$$\begin{matrix} B^T & P & V & + & C^T & K_s & = & 0 \\ u \times n & n \times n & n \times 1 & & u \times s & s \times 1 & & \end{matrix}$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

2、法方程

$$B^T P B \hat{x} + C^T K_s - B^T P l = 0$$

$$C \hat{x} + W_x = 0$$

或

$$\begin{bmatrix} N_{bb} & C^T \\ C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{x} \\ k_s \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} w_e \\ -w_x \end{bmatrix} = 0$$

3、解：

$$K_s = N_{cc}^{-1} (C N_{bb}^{-1} W + W_x)$$

$$\hat{x} = N_{bb}^{-1} (E - C^T N_{cc}^{-1} C N_{bb}^{-1}) W + N_{bb}^{-1} C^T N_{cc}^{-1} W_x$$

$$\hat{L} = L + V, \quad \hat{X} = X^0 + \hat{x}$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

例：习题集8.3.22

有一矩形，已知一对角线长 $S_0=59.00\text{cm}$ （无误差），同精度观测了矩形边长 $L_1=50.830\text{cm}$, $L_2=30.240\text{cm}$ ，并设其为参数 X ，试按附有限制条件的间接平差法求：

- (1) L_1 、 L_2 的平差值；
- (2) 矩形面积平差值。



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

例：三角网如图所示，A、B为已知点，

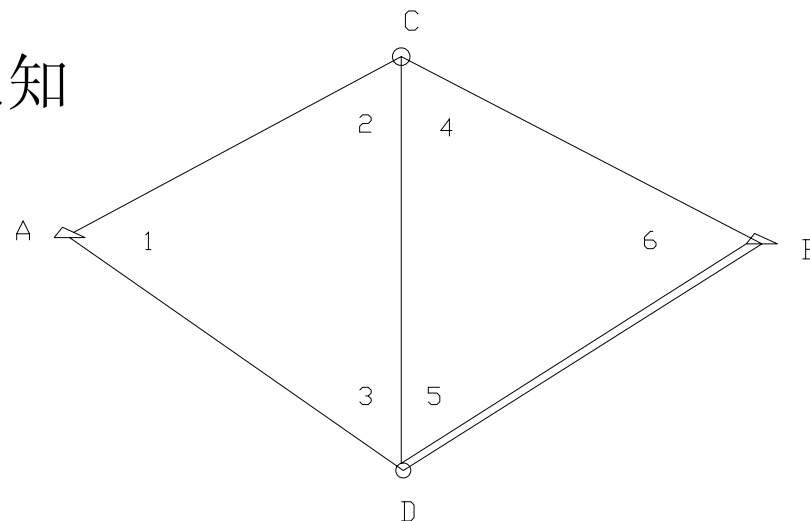
其坐标为：

$$x_A = 1000.00m$$

$$y_A = 0.00m$$

$$x_B = 1000.00m$$

$$y_B = 1732.00m$$



已知BD边的边长为 $S_{BD} = 100000m$ 无误差。同精度独立观测值见下表，试按附有条件的间接平差对该网进行平差。

角号	观测值	角号	观测值
1	60 00 03	4	59 59 57
2	60 00 02	5	59 59 56
3	60 00 04	6	59 59 59



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

解：取参数近似值为： $x_C^0 = 1500.00m$, $y_C^0 = 866.00m$
 $x_D^0 = 500.00m$, $y_D^0 = 866.00m$

误差方程和限制条件方程：

$$V = \begin{pmatrix} 1.786 & -1.031 & -1.786 & -1.031 \\ -1.786 & -1.032 & 0 & 2.063 \\ 0 & 2.063 & 1.786 & -1.032 \\ -1.786 & 1.032 & 0 & -2.063 \\ 0 & -2.063 & 1.786 & 1.032 \\ 1.786 & 1.032 & -1.786 & 1.032 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{x}_C \\ \hat{y}_C \\ \hat{x}_D \\ \hat{y}_D \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -2.24 \\ 4.62 \\ 6.62 \\ -0.38 \\ -1.38 \\ -6.24 \end{pmatrix}$$

$$-0.500\hat{x}_D - 0.866\hat{y}_D - 2.20 = 0$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

组成法方程：

$$\begin{pmatrix} 12.759 & 0 & -6.380 & 0 & 0 \\ 0 & 12.768 & 0 & -6.390 & 0 \\ -6.380 & 0 & 12.759 & 0 & -0.500 \\ 0 & -6.390 & 0 & 12.768 & -0.866 \\ 0 & 0 & -0.500 & -0.866 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{x}_C \\ \hat{y}_C \\ \hat{x}_D \\ \hat{y}_D \\ k_s \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -22.718 \\ 7.220 \\ 24.504 \\ -2.065 \\ 2.200 \end{pmatrix} = 0$$

求解法方程，得：

$$\begin{aligned} \hat{x}_C &= -1.8505cm, \quad \hat{y}_C = -0.6653cm \\ \hat{x}_D &= -0.1399cm, \quad \hat{y}_D = -2.4593cm \\ k_s &= -28.9655 \end{aligned}$$


武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

改正数为： $V = (+2.4'' \ -5.7'' \ -5.7'' \ +8.0'' \ 0.0'' \ 0.0'')^T$

参数平差值为：

$$\hat{X}_C = X_C^0 + \hat{x}_C = 1500m - 1.8505cm = 1499.981m$$
$$\hat{Y}_C = Y_C^0 + \hat{y}_C = 866.00m - 0.6653cm = 865.993m$$
$$\hat{X}_D = X_D^0 + \hat{x}_D = 500m - 0.1399cm = 499.999m$$
$$\hat{Y}_D = Y_D^0 + \hat{y}_D = 866.00m - 2.4593cm = 865.975m$$


武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

3、附有条件的间接平差步骤

- (1) 根据具体问题，列出误差方程和条件方程。
- (2) 由误差方程和条件方程列出法方程式。
- (3) 计算参数的改正数。
- (4) 计算观测值的平差值和参数的平差值。



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

4、精度评定

(1)、单位权中误差

在附有条件的间接平差中，单位权中误差的估值仍为

$$\hat{\sigma}_0^2 = \frac{V^T P V}{r}$$

(2)、基本向量的协因数矩阵

在附有条件的间接平差中，基本向量为：

$$L, W, \hat{X}, K_s, V, \hat{L}$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

令:
$$\begin{bmatrix} N_{BB} & C^T \\ C & 0 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} Q_{uu} & Q_{us} \\ Q_{su} & Q_{ss} \end{bmatrix}$$

则:
$$\hat{x} = Q_{uu} B^T Pl - Q_{us} w_x$$
$$k_s = Q_{su} B^T Pl - Q_{ss} w_x$$

而:
$$\begin{bmatrix} N_{BB} & C^T \\ C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Q_{uu} & Q_{us} \\ Q_{su} & Q_{ss} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_u & 0 \\ 0 & I_s \end{bmatrix}$$

$$Q_{uu} = N_{BB}^{-1} - N_{BB}^{-1} C^T N_{CC}^{-1} C N_{BB}^{-1}$$

$$Q_{us} = N_{BB}^{-1} C^T N_{CC}^{-1}$$

$$Q_{ss} = -N_{CC}^{-1}$$

$$N_{CC} = C N_{BB}^{-1} C^T$$



武汉大学

Wuhan University



第八章 附有限制条件的间接平差

(3)、平差值函数的协因数

设平差值函数为 $\varphi = \Phi(\hat{X})$

将其全微分，得平差值函数的权函数式为：

$$d\varphi = \frac{\partial \Phi}{\partial \hat{X}} d\hat{X} = F^T d\hat{X}$$

所以：

$$Q_{\varphi\varphi} = F^T Q_{\hat{X}\hat{X}} F, \quad \hat{\sigma}_{\varphi} = \hat{\sigma}_0 \sqrt{Q_{\varphi\varphi}}$$

式中：

$$F^T = \left(\frac{\partial \Phi}{\partial \hat{X}_1} \quad \frac{\partial \Phi}{\partial \hat{X}_2} \quad \dots\dots \quad \frac{\partial \Phi}{\partial \hat{X}_u} \right)$$

$$Q_{\hat{X}\hat{X}} = N_{bb}^{-1} - N_{bb}^{-1} C^T N_{cc}^{-1} C N_{bb}^{-1}$$



武汉大学

Wuhan University



第九章 附有条件的条件平差

二、附有条件的条件平差模型（概括模型）

$$\begin{array}{ccccc} A & V & + & B & \hat{x} & + & W & = & 0 \\ c \times n & n \times 1 & & c \times u & u \times 1 & & c \times 1 & & c \times 1 \end{array}$$
$$\begin{array}{ccccc} C & \hat{x} & + & W_x & = & 0 \\ s \times u & u \times 1 & & s \times 1 & & s \times 1 \end{array}$$

式中： $c=r+u-s$

三、平差方法总结



武汉大学

Wuhan University



第九章 附有条件的条件平差

四、最小二乘估计的统计性质

观测就是抽样，抽样的结果称为子样，子样的函数称为统计量，统计量也都是随机变量或随机向量，因而每个统计量也各有其期望和方差，作为母体的数学期望的估计量，可以利用子样均值 $X_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ ，也可以用 $X_2 = \sum_{i=1}^n a_i x_i$ ，

或 $X_3 = x_i$ ，等其它估计量，究竟用哪一个，这就产生了按什么标准来评价估计量的问题。

1、无偏性 $E(\hat{\theta}) = \theta$

2、有效性

选择方差最小的作为最佳估值。方差最小称为有效估计量。



武汉大学

Wuhan University



第九章 附有条件的条件平差

补充知识

矩阵的迹及其运算规则

1 定义：方阵的主对角元素之和为该方阵的迹，记为：

$$tr(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii} = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$$

2 性质： (1) $tr(A^T) = tr(A)$ (2) $tr(\lambda A^T) = \lambda tr(A)$

、 (3) $tr(\lambda) = \lambda$ (4) $tr(A + B) = tr(A) + tr(B)$

(5) $tr(AB) = tr(BA)$ (6) $tr(AB^T) = tr(A^T B)$

(7) 设 y 为 n 维的随机向量，则有 $E\{tr(yy^T)\} = tr\{E(yy^T)\}$

当 B 为 n 阶方阵时，则有

$$E\{tr(yy^T B)\} = tr\{E(yy^T)B\}$$



武汉大学

Wuhan University



第九章 附有条件的条件平差

3、迹的导数

已知矩阵 A_{mn} 和方阵 F ，而 F 是包括 A_{mn} 在内的若干个矩阵的乘积，或者说方阵 F 为 A_{mn} 的函数矩阵，则 F 的迹关于矩阵 A_{mn} 的偏导数是一个矩阵。

$$(1) \quad \frac{dtr(F)}{dA} = \left(\frac{\partial tr(F)}{\partial a_{ij}} \right)_{m,n} = \begin{bmatrix} \frac{\partial tr(F)}{\partial a_{11}} & \cdots & \frac{\partial tr(F)}{\partial a_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial tr(F)}{\partial a_{m1}} & \cdots & \frac{\partial tr(F)}{\partial a_{mn}} \end{bmatrix}$$



武汉大学

Wuhan University



四、最小二乘估计的统计性质

1. \hat{X} \hat{L} 具有无偏估计
2. \hat{X} \hat{L} 具有最小方差



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

- 1、误差椭圆的定义
- 2、确定误差椭圆的三个要素
- 3、确定任意方向上的位差
- 4、相对误差椭圆的应用



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

1、点位在任意方向上的中误差：

$$\sigma_{\varphi}^2 = \sigma_{x'}^2 = \sigma_0^2 (Q_{xx} \cos^2 \varphi + Q_{yy} \sin^2 \varphi + Q_{xy} \sin 2\varphi)$$

2、极值方向

$$\tan 2\varphi_0 = \frac{2Q_{xy}}{Q_{xx} - Q_{yy}}$$

当 $Q_{xy} > 0$ 时，极大值在一、三象限；极小值在二、四象限。

当 $Q_{xy} < 0$ 时，极大值在二、四象限；极小值在一、三象限。

3、极大值与极小值

$$E^2 = \sigma_0^2 Q_{\varphi_E \varphi_E} = \frac{1}{2} \sigma_0^2 (Q_{xx} + Q_{yy} + K)$$

$$F^2 = \sigma_0^2 Q_{\varphi_F \varphi_F} = \frac{1}{2} \sigma_0^2 (Q_{xx} + Q_{yy} - K)$$

$$K = \sqrt{(Q_{xx} - Q_{yy})^2 + 4Q_{xy}^2}$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

4、以极值E、F表示任意方向上的位差

$$\begin{aligned}\sigma_{\psi}^2 &= \sigma_0^2 (Q_{EE} \cos^2 \psi + Q_{FF} \sin^2 \psi) \\ &= E^2 \cos^2 \psi + F^2 \sin^2 \psi\end{aligned}$$

5、点位方差

$$\sigma_p^2 = \sigma_{\hat{x}}^2 + \sigma_{\hat{y}}^2 = E^2 + F^2$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

例1、已知P点的协因数阵为：

$$Q_{xx} = \begin{pmatrix} Q_{xx} & Q_{xy} \\ Q_{xy} & Q_{yy} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.4494 & -0.2082 \\ -0.2082 & 0.3806 \end{pmatrix} \left(\frac{\text{cm}}{\text{秒}} \right)^2$$

单位权中误差为 $\sigma_0 = \pm 5''$ 。试求点位误差椭圆的三个参数及点位误差。

解：

$$\tan 2\varphi_0 = \frac{2Q_{xy}}{Q_{xx} - Q_{yy}} = \frac{2 \times (-0.2082)}{0.4494 - 0.3806} = -6.0523$$

$$\text{有 } 2\varphi_0 = 99^\circ 22' 55'' \quad \text{及} \quad 2\varphi_0 = 279^\circ 22' 55''$$

$$\varphi_0 = 49^\circ 41' 27.5''$$

$$\varphi_0 = 139^\circ 41' 27.5''$$

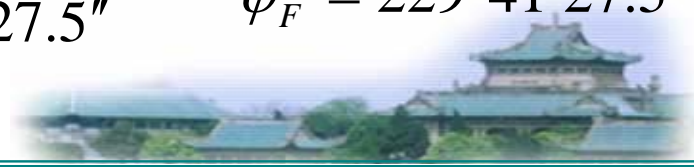
$$\text{因为 } Q_{xy} = -0.2082 < 0 \quad \varphi_E = 139^\circ 41' 27.5'' \quad \text{或} \quad \varphi_E = 319^\circ 41' 27.5''$$

$$\varphi_F = 49^\circ 41' 27.5'' \quad \varphi_F = 229^\circ 41' 27.5''$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

$$E^2 = \frac{5^2}{2} \left(0.4494 + 0.3806 + \sqrt{(0.4494 - 0.3806)^2 + 4 \times (-0.2082)^2} \right) = 15.6506$$

$$F^2 = \frac{5^2}{2} \left(0.4494 + 0.3806 - \sqrt{(0.4494 - 0.3806)^2 + 4 \times (-0.2082)^2} \right) = 5.0994$$

$$E = \pm 3.96\text{cm}, F = \pm 2.26\text{cm}$$

于是得点位误差

$$\sigma_p^2 = E^2 + F^2 = 15.6506 + 5.0994 = 20.7500, \sigma_p = \pm 4.55\text{cm}$$

验算:

$$\sigma_p^2 = \sigma_0^2 (Q_{xx} + Q_{yy}) = 25(0.4494 + 0.3806) = 20.75$$



武汉大学

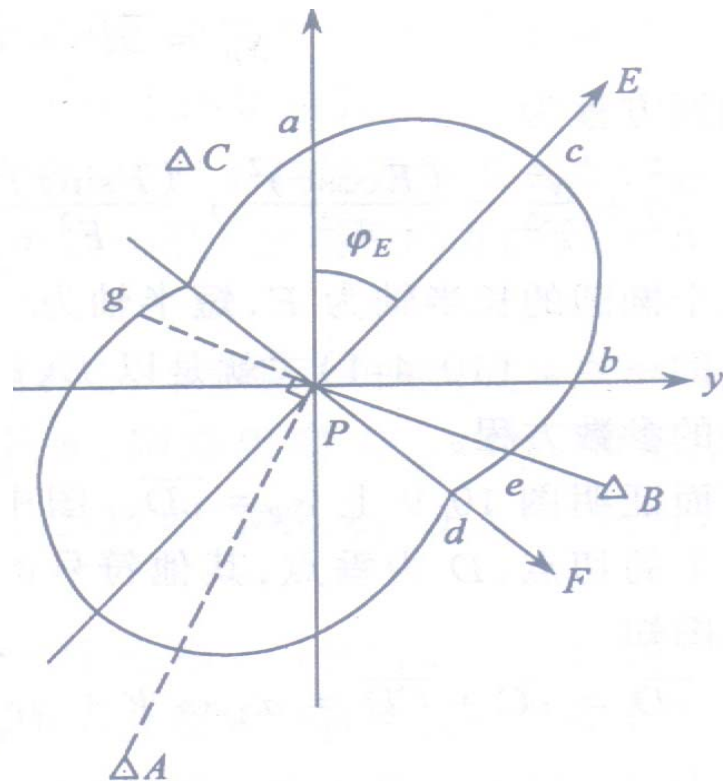
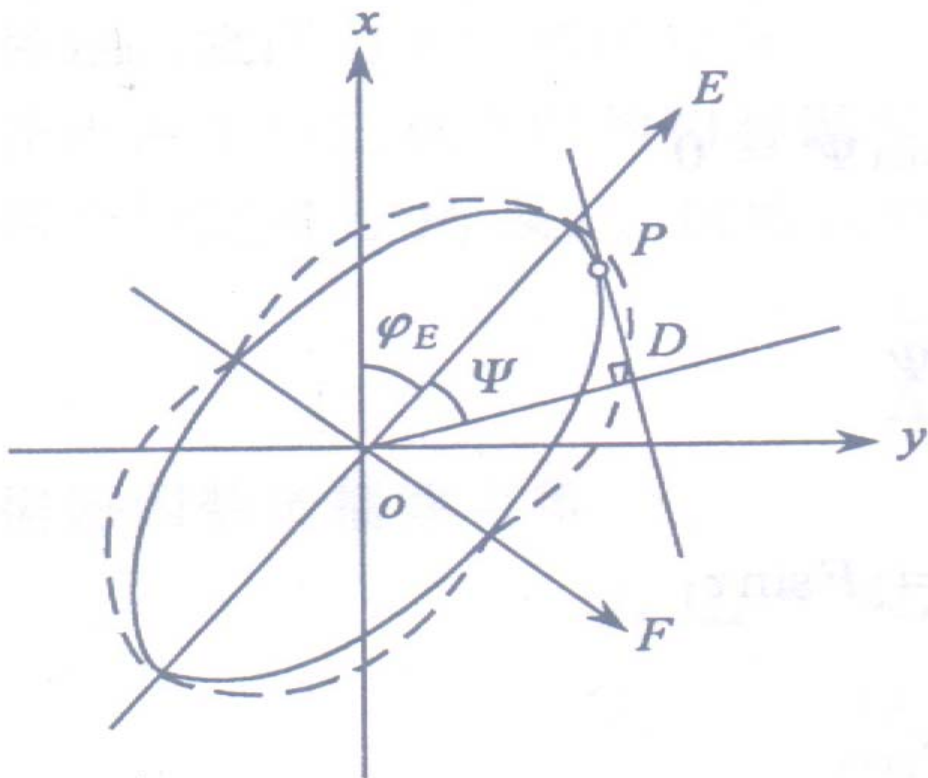
Wuhan University



第十章 误差椭圆

五、误差曲线

六、误差椭圆



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

七、相对误差椭圆

这两个待定点的相对位置可通过平差后两点的坐标差来表示，即

$$\begin{pmatrix} \Delta x_{ij} \\ \Delta y_{ij} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_i \\ y_i \\ x_j \\ y_j \end{pmatrix}$$
$$\begin{pmatrix} Q_{\Delta x \Delta x} & Q_{\Delta x \Delta y} \\ Q_{\Delta x \Delta y} & Q_{\Delta y \Delta y} \end{pmatrix} =$$
$$\begin{pmatrix} Q_{x_i x_i} + Q_{x_j x_j} - 2Q_{x_i x_j} & Q_{x_i y_i} - Q_{x_j y_i} - Q_{x_i y_j} + Q_{x_j y_j} \\ Q_{x_i y_i} - Q_{x_j y_i} - Q_{x_i y_j} + Q_{x_j y_j} & Q_{y_i y_i} + Q_{y_j y_j} - 2Q_{y_i y_j} \end{pmatrix}$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

如果这两个点中有一个为无误差的已知点，比如 P_i 点，则以上协因数阵变为：

$$\begin{pmatrix} Q_{\Delta x \Delta x} & Q_{\Delta x \Delta y} \\ Q_{\Delta x \Delta y} & Q_{\Delta y \Delta y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q_{x_j x_j} & Q_{x_j y_j} \\ Q_{x_j y_j} & Q_{y_j y_j} \end{pmatrix}$$

$$\tan 2\varphi_0 = \frac{2Q_{\Delta x \Delta y}}{Q_{\Delta x \Delta x} - Q_{\Delta y \Delta y}}$$

$$E^2 = \frac{1}{2} \sigma_0^2 (Q_{\Delta x \Delta x} + Q_{\Delta y \Delta y} + K)$$

$$F^2 = \frac{1}{2} \sigma_0^2 (Q_{\Delta x \Delta x} + Q_{\Delta y \Delta y} - K)$$

$$K = \sqrt{(Q_{\Delta x \Delta x} - Q_{\Delta y \Delta y})^2 + 4Q_{\Delta x \Delta y}^2}$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

例3、设单位权中误差为 $\sigma_0 = \pm 5''$ ，**P1** 点和 **P2** 点的协因数阵为：

$$Q_{xx} = \begin{pmatrix} 0.004494 & -0.002082 & -0.000952 & -0.001553 \\ -0.002082 & 0.003806 & 0.002531 & 0.002931 \\ -0.000952 & 0.002531 & 0.007121 & 0.003332 \\ -0.001553 & 0.002931 & 0.003332 & 0.003784 \end{pmatrix} (\text{cm/s})^2$$

试绘出 **P1** 点和 **P2** 点的点位误差椭圆和相对误差椭圆，
并从图上量取两点的相对位置精度。

解：P1 的点位误差椭圆参数为：

极值方向：

$$\tan 2\varphi_{01} = \frac{2Q_{x_1y_1}}{Q_{x_1x_1} - Q_{y_1y_1}} = \frac{2 \times (-0.002082)}{0.004494 - 0.003806} = -6.052326$$

解得：

$$\varphi_{01} = 139^\circ 41' \text{ 和 } \varphi_{01} = 229^\circ 41'$$

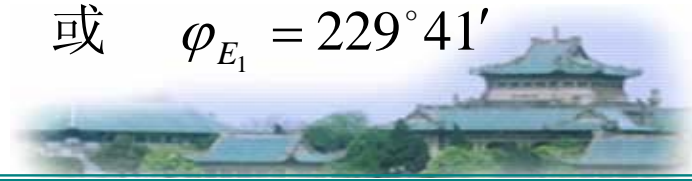
$$Q_{x_1x_1} < 0$$

$$\varphi_{E_1} = 139^\circ 41' \quad \text{或} \quad \varphi_{E_1} = 229^\circ 41'$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

$$K_1 = \sqrt{(0.004494 - 0.003806)^2 + 4 \times (-0.002086)^2} = 0.004228$$

$$E_1^2 = 5^2 \times (0.004494 + 0.003806 + 0.004228) / 2 = 0.156604, E_1 = \pm 0.40\text{cm}$$

$$F_1^2 = 5^2 \times (0.004494 + 0.003806 - 0.004228) / 2 = 0.050900, F_1 = \pm 0.23\text{cm}$$

P₂的点位误差椭圆参数为:

$$\tan 2\varphi_{02} = \frac{2Q_{x_2y_2}}{Q_{x_2x_2} - Q_{y_2y_2}} = \frac{2 \times 0.003332}{0.007121 - 0.003784} = 1.997003$$

$$\varphi_{02} = 31^\circ 42' \text{ 和 } \varphi_{02} = 121^\circ 42'$$

$$Q_{x_2x_2} > 0 \quad \varphi_{E_2} = 31^\circ 42' \quad \text{或} \quad \varphi_{E_2} = 121^\circ 42'$$

$$K_2 = \sqrt{(0.007121 - 0.003784)^2 + 4 \times 0.003332^2} = 0.007453$$

$$E_2^2 = 5^2 \times (0.007121 + 0.003784 + 0.007453) / 2 = 0.229475, E_2 = \pm 0.48\text{cm}$$

$$F_2^2 = 5^2 \times (0.007121 + 0.003784 - 0.007453) / 2 = 0.043150, F_2 = \pm 0.21\text{cm}$$



武汉大学

Wuhan University



第十章 误差椭圆

相对误差椭圆参数计算

$$Q_{\Delta x \Delta x} = 0.004494 + 0.007121 - 2 \times (-0.000952) = 0.013519$$

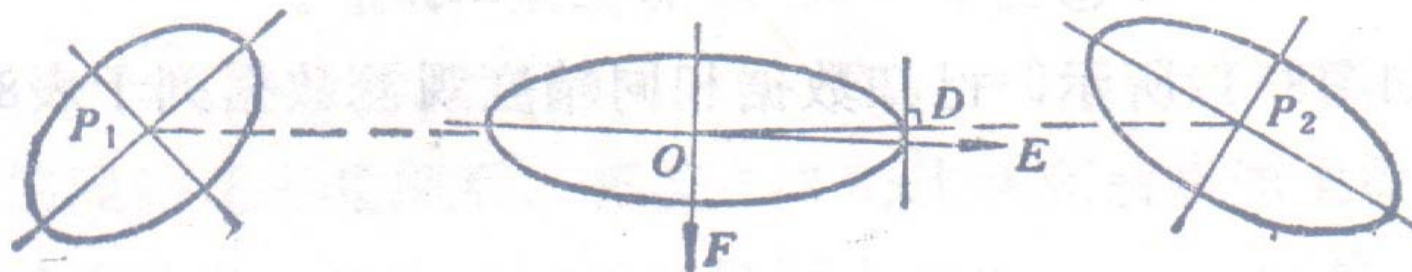
$$Q_{\Delta y \Delta y} = 0.003784 + 0.003806 - 2 \times 0.002931 = 0.001728$$

$$Q_{\Delta x \Delta y} = -0.002082 - 0.002531 - (-0.001553) + 0.003332 = 0.000272$$

$$\tan 2\varphi_0 = \frac{2Q_{\Delta x \Delta y}}{Q_{\Delta x \Delta x} - Q_{\Delta y \Delta y}} = \frac{2 \times 0.000272}{0.013519 - 0.001728} = 0.046137 \quad (\mathbf{1^\circ 19' \text{ 分}})$$

$$E^2 = 5^2 \times (0.013519 + 0.001728 + 0.011804) / 2 = 0.338138, \quad E = \pm 0.58\text{cm}$$

$$F^2 = 5^2 \times (0.013519 + 0.001728 - 0.011804) / 2 = 0.04308, \quad F = \pm 0.21\text{cm}$$



武

Wuhan University