第四章 平差数学模型与最小二乘原理

一、几何模型:

- 1、确定几何模型的必要元素(必要观测量)
 - (1) 几何模型的形状 2个
 - (2) 形状、大小 3个
 - (3) 形状、大小、位置 6个
- 2、必要元素的选取与性质
 - (1) 能唯一确定该模型
 - (2) 最少需要
 - (3) 元素间不存在任何确定的函数关系



第四章 平差数学模型与最小二乘原理

二、平差的数学模型

为了研究并描述这样或那样的客观实际,人们总是通过抽象和概括,从理论上来定义和客观实际本质相适应的模型。

1、函数模型

函数模型是描述观测量与待求量间的数学关系。

2、随机模型

随机模型描绘的是观测值的统计性质,是通过观测值的数学期望和协方差阵(协因数阵)来表示,借以说明观测值是否受系统误差的影响、观测值的精度季它们是否相关等。





第四章 平差数学模型与最小二乘原理

三、参数估计与最小二乘原理

• 最小二乘与极大似然估计

联合概率分布密度函数
$$G = 常数 \times \exp\left\{-\frac{1}{2}(\Delta^T D^{-1}\Delta)\right\}$$

所谓极大似然估计,就是要在其联合概率密度达到极大的条件下来对真误差进行估计。

$$\Delta^T D^{-1} \Delta = \min$$





预备知识:

矩阵的微分

1. 纯量函数关于向量的导数 如果函数f是以n维向量 $X = [x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n]^T$ 的n个元 素xi为自变量的可微函数f(X)=f(xi x2...xn),且函数f(X)对 其所有的自变量xi是可微的,则f(X)对于向量X的微分为

$$\frac{df}{dx} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$





第五章 预备知识:

2. 向量函数关于向量的导数

当有m个这样的函数

$$f_1(X) = f_1(x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n)$$

 $f_2(X) = f_2(x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n)$
 $f_m(X) = f_m(x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n)$

构成函数向量

$$F = (f_1(x) \quad f_2(x) \quad \dots \quad f_n(x))$$

则函数向量F关于n维向量X的微分为一个矩阵。





3. 函数向量关于向量的求导规则

$$(1) \quad \frac{dC}{dX} = 0_{m,n}$$

(2)
$$Z = F + G, \qquad \frac{dZ}{dX} = \frac{dF}{dX} + \frac{dG}{dX}$$

(3)
$$F = A X, \frac{dF}{dX} = A M, \frac{dX}{dX} = M, M$$

(4)
$$F = X_{1,n}^T A X, \qquad \frac{d(X^T A X)}{dX} = 2 X_{1,n}^T A,$$



第五章 条件平差 (Conditional Adjustment)

基本概念

- 1、必要观测
 - 为了确定观测对象的位置或形状、大小所必须的最少观测数
- 2、多余观测 (redundant observation) 实际观测数与必要观测数之差,称为多余观测。
- 3、条件平差及其目的



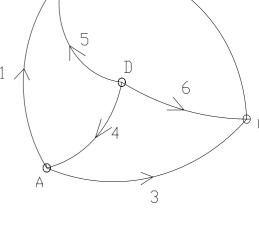


例,水准网如右图,**D**为已知点,观测值及其权阵如下:

 $L = (0.023 \ 1.114 \ 1.142 \ 0.078 \ 0.099 \ 1.216)^{T_1}$

$$P = diag (1 \ 1 \ 1 \ 2.5 \ 2.5 \ 2.5)$$

求观测值的平差值。



$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ v_4 \\ v_5 \\ v_6 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ -4 \end{pmatrix} = 0$$



条件平差 (Conditional Adjustment)

一、条件平差原理

1、条件方程 (condition equation)

$$A\hat{L} + A_0 = 0$$

2、函数模型(functional model)

$$AV + W = 0,$$
 $W = AL + A_0$

3、随机模型 (stochastic model)

$$D_{n,n} = \sigma_0^2 Q_{n,n}$$

4、估计准则:

$$V^T P V = \min$$





条件极值法要点:

当具有约束条件时,求函数的优化解,则应在下述函数达到优化时寻求其解。

$$\Phi = \varphi + \lambda_1 \varphi_1 + \lambda_2 \varphi_2 + \dots + \lambda_m \varphi_m$$

$$\Phi = V^T P V - 2K^T (AV + W)$$

求偏导:

$$\frac{d\Phi}{dV} = 2V^T P - 2K^T A = 0$$





基础方程:

$$AV + W = 0,$$

 $r, n, 1, r, 1, r, 1$ $W = AL + A_0$
 $V = P^{-1}A^TK$
 $n, 1, n, r, r, 1$

法方程:

$$N_{aa\atop r,r} \underset{r,1}{K} + W = 0$$

解向量:

(1)
$$K = -N_{aa} W$$
 (2) $V_{n,1} = Q A^T K_{n,n}$ (3) $\hat{L} = L + V$



例,水准网如右图,**D**为已知点,观测值及其权阵如下:

$$L = (0.023 \ 1.114 \ 1.142 \ 0.078 \ 0.099 \ 1.216)^{T_1}$$

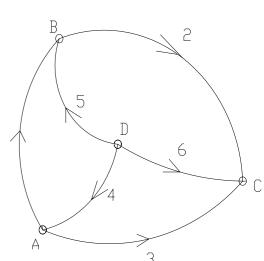
$$P = diag (1 \ 1 \ 1 \ 2.5 \ 2.5 \ 2.5)$$

求观测值的平差值。

解: (1) 列出条件方程

$$\begin{pmatrix}
1 & 0 & 0 & 1 & -1 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 0 & 1 & -1 \\
0 & 0 & -1 & -1 & 0 & 1
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
v_1 \\
v_2 \\
v_3 \\
v_4 \\
v_5 \\
v_6
\end{pmatrix}
+
\begin{pmatrix}
2 \\
-3 \\
-4
\end{pmatrix}
= 0$$





法方程

$$\begin{pmatrix} 9 & -2 & -2 \\ -2 & 9 & -2 \\ -2 & -2 & 9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ k_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ -4 \end{pmatrix} = 0$$

法方程的解

$$\begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ k_3 \end{pmatrix} = -\begin{pmatrix} 9 & -2 & -2 \\ -2 & 9 & -2 \\ -2 & -2 & 9 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 2 \\ -3 \\ -4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{5}{11} \\ \frac{6}{11} \end{pmatrix}$$



改正数V:

$$V = P^{-1}A^{T}K = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2.5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 2.5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \\ 11 \\ 6 \\ 11 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 2.3 \\ -2.7 \\ -1.1 \\ 0.9 \\ 0.2 \end{pmatrix}$$

观测值的平差值:

$$\hat{L} = L + V = (0.0230 \ 1.1163 \ 1.1393 \ 0.0769 \ 0.0999 \ 1.2162)^T$$

$$\hat{L}_1 + \hat{L}_4 - \hat{L}_6 = 0.0230 + 0.0769 - 0.0999 = 0$$

$$\hat{L}_2 + \hat{L}_5 - \hat{L}_6 = 1.1163 + 0.0999 - 1.2162 = 0$$

$$\hat{L}_6 - \hat{L}_3 - \hat{L}_4 = 1.2162 - 1.1393 - 0.0769 = 0$$



5、条件平差的求解步骤

- (1) 根据具体问题列条件方程式;
- (2) 组成法方程式;
- (3) 解法方程;
- (4) 按式求改正数V;
- (5) 求观测值的平差值
- (6) 检核。



二、条件方程

(一)、水准网

1、水准网的分类及水准网的基准 分为有已知点和无已知点两类。 要确定各点的高程,需要1个高程基准。

2、水准网中必要观测数t的确定

有已知点: 1等于待定点的个数

无已知点: t等于总点数减一



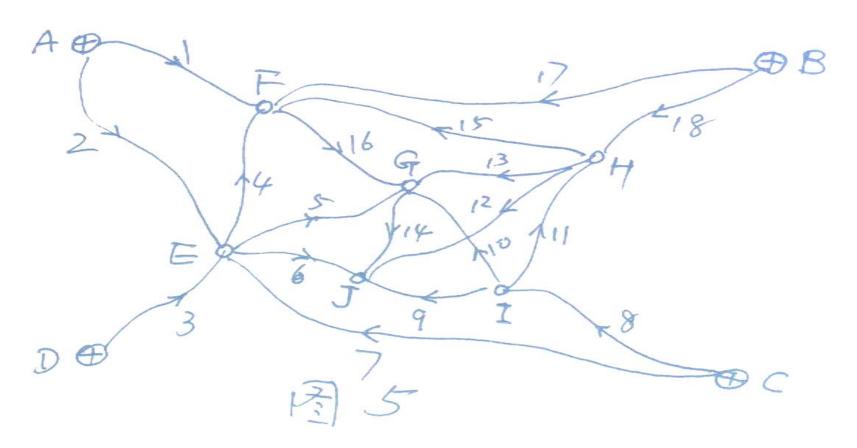


- 3、水准网中条件方程的列立方法
- ▶列条件方程的原则: 1、足数; 2、独立; 3、最简
 - (1)、先列附合条件,再列闭合条件
- (2)、附合条件按测段少的路线列立,附合条件的个数等于已知点的个数减一
- (3)、闭合条件按小环列立(保证最简),一个水准网中有多少个小环,就列多少个闭合条件

在水准网条件平差中,按以上方法列条件方程,一定能 满足所列条件方程足数、独立、最简的原则。



例,







- (二)、三角网(测角网)
- 1、三角网的观测值 三角网的观测值很简单,全部是角度观测值。
- 三角网的作用
 确定待定点的平面坐标。
- 3、三角网的基准数据

位置基准 2个(任意一点的坐标 x_0 , y_0)、方位基准 1个(任意一条边的方位角 α_0)以及长度基准 1个(任意一条边的边长 S_0)。



- 4、三角网中必要观测数t的确定
- 5、三角网中条件方程的列立
- 一般而言,网中全部独立的条件数是一定的,但其列 法不唯一。为保证所列的条件既足数而又相互独立,下面 先讨论三角网中几个基本图形,任何形式的三角网都是由 这几个基本图形组成。
 - (1) 单三角形
 - (2) 大地四边形
 - (3) 中点多边形
 - (4) 扇形





6、条件方程的线性化

$$f(\hat{L}) = 0 \qquad \hat{L} = L + V$$

将函数在L处用台劳极数展开

$$f(\hat{L}) = f(L) + \left(\frac{\partial f}{\partial \hat{L}_1}\right)_L V_1 + \dots + \left(\frac{\partial f}{\partial \hat{L}_n}\right)_L V_n$$





(三)、测边网

1、测边网的基准数据

三边网与三角网的区别是观测值。由于在三边测量中,观测值中带有长度基准。所以,三边测量中不需要长度基准。因此三边网的基准数据为:

位置基准 2个(任意一点的坐标 x_0 , y_0)、 方位基准 1个(任意一条边的方位角 α_0),

- 2、三边网中必要观测数t的确定
- 3、三边网中条件方程的列立





(1) 大地四边形

在测边网中,按角度闭合时条件方程为

$$\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 - \hat{\beta}_3 = 0$$

$$v_{\beta_1} + v_{\beta_2} - v_{\beta_3} + w = 0$$

角度改正数与边长改正数的关系

$$S_a^2 = S_b^2 + S_c^2 - 2S_b S_c \cos A$$

$$dA = \frac{1}{S_b S_c \sin A} [S_a dS_a - (S_b - S_c \cos A) dS_b - (S_c - S_b \cos A) dS_c]$$



第五章

条件平差

由图知:

$$S_b S_c \sin A = S_b h_b = S_a h_a$$

$$S_b - S_c \cos A = S_a \cos C$$

$$S_c - S_b \cos A = S_a \cos B$$

故有:

$$dA = \frac{1}{h_a} (dS_a - \cos C dS_b - \cos B dS_c)$$

$$v_A'' = \frac{\rho''}{h_a} (v_{S_a} - \cos C v_{S_b} - \cos B v_{S_c})$$

上式称为角度改正数方程。它具有明显的规律:

任意角度的改正数,等于其对边的改正数分别减去两邻边的改正数乘以其邻角的余弦,然后再除以该角至其对边的高,并乘以常数 ρ'' 。



Wuhan University

第五章

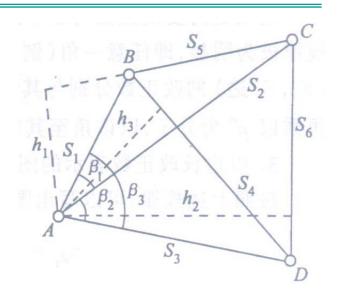
条件平差

$$v_{\beta_1}'' = \frac{\rho''}{h_1} (v_{S_5} - \cos \angle ABCv_{S_1} - \cos \angle ACBv_{S_2})$$

$$v''_{\beta_2} = \frac{\rho''}{h_2} (v_{S_6} - \cos \angle ACDv_{S_2} - \cos \angle ADCv_{S_3})$$

$$v_{\beta_3}'' = \frac{\rho''}{h_3} (v_{S_4} - \cos \angle ABDv_{S_1} - \cos \angle ADBv_{S_3})$$

代入
$$v_{\beta_1} + v_{\beta_2} - v_{\beta_3} + w = 0$$



得
$$\rho''\left(\frac{\cos\angle ABD}{h_3} - \frac{\cos\angle ABC}{h_1}\right)v_{S_1} - \rho''\left(\frac{\cos\angle ACB}{h_1} - \frac{\cos\angle ACD}{h_2}\right)v_{S_2} +$$

$$\rho'' \left(\frac{\cos \angle ADB}{h_3} - \frac{\cos \angle ADC}{h_2} \right) v_{S_3} - \frac{\rho''}{h_3} v_{S_4} + \frac{\rho''}{h_1} v_{S_5} + \frac{\rho''}{h_2} v_{S_6} + w = 0$$





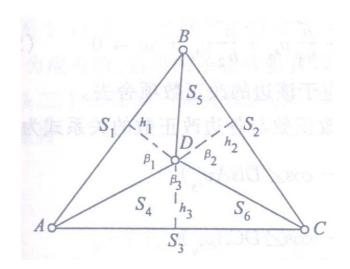
(2) 中点多边形

$$v_{\beta_1} + v_{\beta_2} + v_{\beta_3} + w = 0$$

$$v_{\beta_{1}}'' = \frac{\rho''}{h_{1}}(v_{S_{1}} - \cos \angle DABv_{S_{4}} - \cos \angle DBAv_{S_{5}})$$

$$v_{\beta_2}'' = \frac{\rho''}{h_2} (v_{S_2} - \cos \angle DBCv_{S_5} - \cos \angle DCBv_{S_6})$$

$$v_{\beta_3}'' = \frac{\rho''}{h_3} (v_{S_3} - \cos \angle DCAv_{S_6} - \cos \angle DACv_{S_4})$$



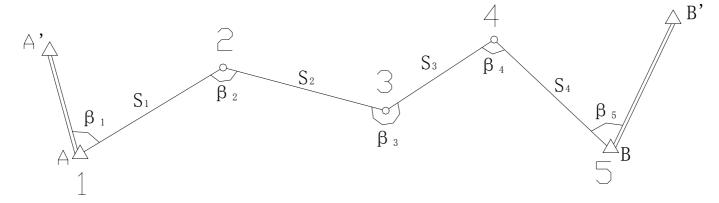


第五章

条件平差

(四)、边角网条件方程

单一附合导线的条件方程



一个方位角条件

$$v_1 + v_2 + \dots + v_{m+2} + w_{\alpha} = 0$$

$$w_{\alpha} = \alpha_{AA'} + \sum_{i=1}^{m+2} \beta_i - (m+2) \times 180^{\circ} - \alpha_{BB'}$$

两个坐标条件

$$x_A + \sum_{i=1}^{m+1} \Delta \hat{x}_i - x_B = 0$$

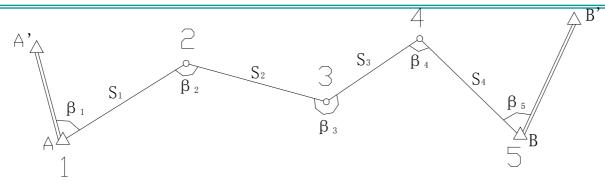


$$y_A + \sum_{i=1}^{m+1} \Delta \hat{y}_i - y_B = 0$$



第五章

条件平差



纵坐标条件为

$$x_A + \Delta \hat{x}_1 + \Delta \hat{x}_2 + \Delta \hat{x}_3 + \Delta \hat{x}_4 - x_B = 0$$

$$\Delta \hat{x}_i = \hat{s}_i \cos \hat{\alpha}_i = (s_i + v_{s_i}) \cos(\alpha_i + v_{\alpha_i})$$

$$\Delta \hat{x}_i = \Delta x_i + \cos \alpha_i v_{s_i} - \Delta y_i v_{\alpha_i} / \rho$$

而

$$\alpha_i + v_{\alpha_i} = \alpha_{AA'} + \sum_{j=1}^{i} (\beta_j + v_j) - i \cdot 180^\circ$$

$$v_{\alpha_i} = \sum_{j=1}^i v_j$$







所以纵坐标条件方程为:

$$\sum_{i=1}^{4} \cos \alpha_i v_{s_i} - \frac{1}{\rho} \sum_{i=1}^{4} (\Delta y_i \sum_{j=1}^{i} v_i) + w_x = 0$$

$$w_x = x_A + \sum_{i=1}^4 \Delta x_i - x_B$$

$$\sum_{i=1}^{4} (\Delta y_i \sum_{j=1}^{i} v_i) = \Delta y_1 v_1 + \Delta y_2 (v_1 + v_2) + \Delta y_3 (v_1 + v_2 + v_3) + \Delta y_4 (v_1 + v_2 + v_3 + v_4)$$

$$= (y_5 - y_1)v_1 + (y_5 - y_2)v_2 + (y_5 - y_3)v_3 + (y_5 - y_4)v_4 = \sum_{i=1}^{4} (y_5 - y_i)v_i$$

纵坐标条件方程 的最终形式为:

$$\sum_{i=1}^{4} \cos \alpha_i v_{s_i} - \frac{1}{\rho} \sum_{i=1}^{4} (y_5 - y_i) v_i + w_x = 0$$





第五章

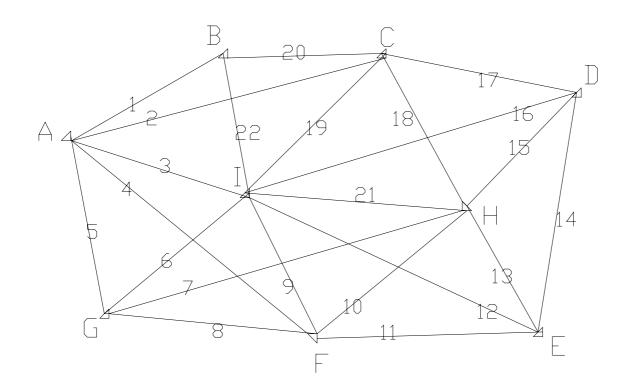
(五) GPS基线向量网三维无约束条件平差

- 1、GPS基线向量网的观测值
 - 一条基线三个观测值 Δx_{ii} , Δy_{ij} , Δz_{ij}
- 2、GPS基线向量网三维无约束平差的基准及必 要观测数t
- 3、GPS基线向量网三维无约束平差的条件方程的列立





例:

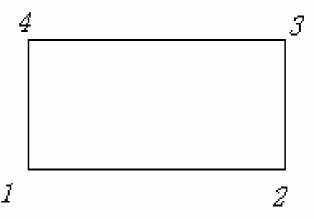






(六) GIS数字化数据采集中,折角均为90度的N边形的条件方程

- 1、观测值 观测值为N个顶点的坐标,其个数为n=2 N。
- 2、必要观测个数 t=N+1
- 3、多余观测个数 r=n-t=2N-N-1=N-1
- 4、条件方程的类型 *N-*1个直角条件。

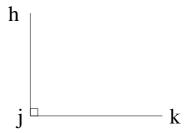


点数,N=4,观测值n=2N=8, t=N+1=5 r=n-t=N-1=3



直角条件:

$$\hat{\alpha}_{jk} - \hat{\alpha}_{jh} =$$



$$\arctan\frac{(y_k + v_{y_k}) - (y_j + v_{y_j})}{(x_k + v_{x_k}) - (x_j + v_{x_j})} - \arctan\frac{(y_h + v_{y_h}) - (y_j + v_{y_j})}{(x_h + v_{x_h}) - (x_j + v_{x_j})} - 90^\circ = 0$$



三、精度评定

1、观测值L的精度

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

2、单位权方差的估值

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

 $V^T PV$ 的计算

- 3、观测值函数的协因数
- 4、平差值函数的协因数





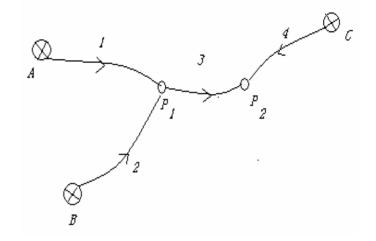
条件平差 第五章

例: 已知: $H_A = 10.000m$ $H_B = 10.500m$ $H_C = 12.000m$

 $S_1=S_2=S_4=2km, S_3=1km$

$$h = \begin{bmatrix} 2.502 & 2.006 & 1.352 & 1.851 \end{bmatrix}^T (m)$$

- 求(1)高差平差值;
 - (2) 平差后第3段高差中误差。





小结:

- 一、条件平差及其目的
- 二、条件平差原理
- 三、总结了条件平差的步骤
- 式, AV+W=0式, $AP^{-1}A^TK+W=0$
 - (2) 组成法方程式,
 - (3) 解法方程;

$$V = P^{-1}A^TK$$

- (4) 计算改正数V, $\hat{L} = L + V$;
- (5) 求观测值的平差值;
- (6) 检核;



一、问题的提出

二、附有参数的条件平差原理

函数模型
$$AV + B\hat{x} + W = 0$$

$$c \times n \text{ } n \times 1 \text{ } c \times u \text{ } u \times 1 \text{ } c \times 1 \text{ } c \times 1 \text{ } c \times 1 \text{ }$$

随机模型
$$D_{LL} = \sigma_0^2 Q_{LL} = \sigma_0^2 P^{-1}$$

基础方程
$$AV + B\hat{x} + W = 0$$
 法方程

$$V = P^{-1}A^TK$$

$$B^T K = 0$$

$$N_{aa}K + B\hat{x} + W = 0$$

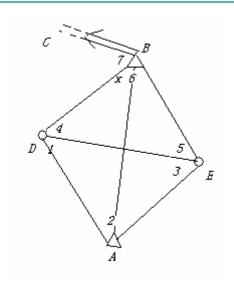
$$B^T K = 0$$

解向量

$$\hat{x} = -N_{bb}^{-1}B^T N_{aa}^{-1}W$$

$$V = -P^{-1}A^{T}N_{aa}^{-1}(B\hat{x} + W)$$





$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ -1.334 & 0 & 1.177 & -0.902 & 0.688 & 1.815 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} V + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 7,1 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} \hat{\chi} + \\ -3.941 \begin{pmatrix} \hat{\chi} + \\ 1,1 \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.9 \\ 16507 \\ 0 \end{pmatrix} = 0$$





$$N_{aa} = \begin{bmatrix} 3 & 0 & -0.157 & 0 \\ & 3 & 1.601 & 0 \\ & & 7.746 & 0 \\ & & & 1 \end{bmatrix} \qquad N_{aa}^{-1} = \begin{bmatrix} 0.337 & -0.0041 & 0.0076 & 0 \\ & 0.3747 & -0.0775 & 0 \\ & & & 0.1453 & 0 \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$N_{bb} = B^T N_{aa}^{-1} B = 3.2580$$

$$K = \begin{bmatrix} -0.5041 & 0.0830 & -0.7181 & -2.8306 \end{bmatrix}^T$$

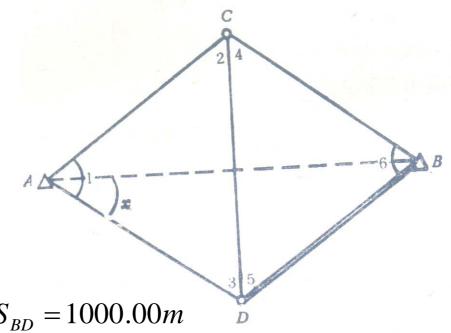
$$V = \begin{bmatrix} 0.45 & -0.50 & -1.35 & 0.73 & -0.14 & -1.22 & 2.83 \end{bmatrix}^T$$
"





三角网如图所示,A、B为已知点,BD为已知边。其已知数据为:

$$x_A = 1000.00m, \quad y_A = 0.00m,$$



$$x_B = 1000.00m$$
, $y_B = 1732.00m$, $S_{BD} = 1000.00m$

各角的同精度独立观测值见表。现选 ∠CAB 的最或是值为参数,试按附有参数的条件平差求观测值的平差值和参数的平差值。





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″





本例中
$$n=6$$
, $t=3$, $r=3$, $u=1$, 故 $c=r+u=4$

$$\begin{aligned} v_1 + v_2 + v_3 + w_a &= 0 \\ v_4 + v_5 + v_6 + w_b &= 0 \\ \frac{\sin \hat{L}_4 \sin(\hat{L}_1 - \hat{X}) \sin(\hat{L}_3 + \hat{L}_5)}{\sin \hat{L}_5 \sin(\hat{L}_2 + \hat{L}_4) \sin \hat{X}} &= 1 \\ \frac{S_{AB} \sin \hat{X}}{S_{BD} \sin(\hat{L}_3 + \hat{L}_5)} &= 1 \end{aligned}$$



取 $X^0 = 30^{\circ}00'00''$, 将非线性条件线性化后, 得条件方程为:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1.732 & 0.577 & -0.577 & 1.155 & -1.155 & 0 \\ 0 & 0 & 0.577 & 0 & 0.577 & 0 \end{pmatrix} V + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -3.464 \\ 1.732 \end{pmatrix} \hat{x} + \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 5.196 \\ -6.051 \end{pmatrix} = 0$$

$$\begin{pmatrix} 3.000 & 0 & 1.732 & 0.577 \\ 0 & 3.000 & 0 & 0.577 \\ 1.732 & 0 & 6.334 & -0.999 \\ 0.577 & 0.577 & -0.999 & 0.666 \end{pmatrix} K + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -3.464 \\ 1.732 \end{pmatrix} \hat{x} + \begin{pmatrix} 9 \\ -8 \\ 5.196 \\ -6.051 \end{pmatrix} = 0$$

$$(0\ 0\ -3.464\ 1.732)K = 0$$



解得:

$$\hat{x} = 5.4009'', V^T = (2.4'' - 5.7'' - 5.7'' 8.0'' 0.0 0.0)$$

$$\hat{L}^{T} = (60^{\circ}00'05.4'' 59^{\circ}59'56.3'' 59^{\circ}59'58.3'' 60^{\circ}00'05.0'' 59^{\circ}59'56.0'' 59^{\circ}59'59.0'')$$

$$\hat{X} = 30^{\circ}00'05.4''$$



三、精度评定

1、观测值L的精度

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

2、单位权方差的估值

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

 $V^T PV$ 的计算

3、观测值函数的协因数





$$Q_{cc} = N_{aa}^{-1} - N_{aa}^{-1} B N_{bb}^{-1} B^T N_{aa}^{-1}$$

$$Q_{cu} = -N_{aa}^{-1}BN_{bb}^{-1}$$
 $Q_{uu} = -N_{bb}^{-1}$

$$\begin{bmatrix} K \\ \hat{x} \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} Q_{cc} & Q_{cu} \\ Q_{uc} & Q_{uu} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W \\ 0 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} Q_{cc}W \\ Q_{uc}W \end{bmatrix}$$

$$Q_{kk} = Q_{cc}Q_{ww}Q_{cc} = Q_{cc}N_{aa}Q_{cc} = Q_{cc}$$

$$Q_{\hat{x}\hat{x}} = Q_{uc}Q_{ww}Q_{cu} = Q_{uc}N_{aa}Q_{cu} = N_{bb}^{-1} = -Q_{uu}$$

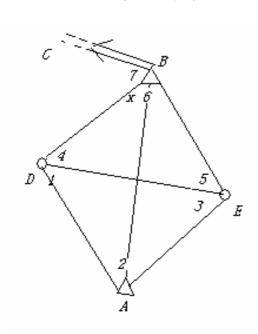


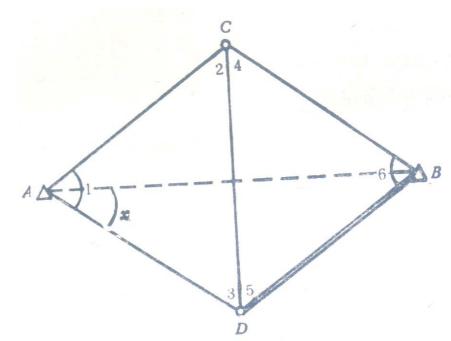


4、平差值函数的协因数

求边长AD的权倒数。

求边长BC的权倒数。





$$d\hat{\varphi} = f_L^T d\hat{L} + f_x^T d\hat{X}$$





$$d\hat{\varphi} = f_L^T d\hat{L} + f_x^T d\hat{X}$$

$$Q_{\hat{\varphi}\hat{\varphi}} = f_{L}^{T} Q_{\hat{L}\hat{L}} f_{L} - f_{L}^{T} Q_{\hat{L}\hat{X}} f_{x} - f_{x}^{T} Q_{\hat{X}\hat{L}} f_{L} - f_{x}^{T} Q_{\hat{X}\hat{X}} f_{x}$$

$$= f_{L}^{T} (Q - QA^{T} Q_{cc} A Q) f_{L} - f_{L}^{T} QA^{T} Q_{cu} f_{x} - f_{x}^{T} Q_{uc} A^{T} Q f_{L} - f_{x}^{T} Q_{\hat{X}\hat{X}} f_{x}$$

$$= f_{L}^{T} Q f_{L} - F^{T} Q_{cc} F - F^{T} Q_{cu} f_{x} - f_{x}^{T} Q_{uc} F - f_{x}^{T} Q_{\hat{X}\hat{X}} f_{x}$$

$$= f_L^T Q f_L - \begin{bmatrix} F^T & f_x^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Q_{cc} & Q_{cu} \\ Q_{uc} & Q_{uu} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} F \\ f_x \end{bmatrix}$$





$$\hat{L} = L + V = L + QA^{T}K = L - QA^{T}Q_{cc}AL + \hat{L}^{0} = (E - QA^{T}Q_{cc}A)L + \hat{L}^{0}$$

$$Q_{\hat{L}\hat{x}} = (E - QA^{T}Q_{cc}A)QA^{T}Q_{cu} = QA^{T}Q_{cu} - QA^{T}(N_{aa}^{-1} - N_{aa}^{-1}BN_{bb}^{-1}B^{T}N_{aa}^{-1})AQA^{T}Q_{cu}$$

$$= QA^{T}N_{aa}^{-1}BN_{bb}^{-1}B^{T}N_{aa}^{-1}AQA^{T}Q_{cu}$$

$$= QA^T N_{aa}^{-1} B N_{bb}^{-1} B^T Q_{cu}$$

$$= -QA^{T}N_{aa}^{-1}BN_{bb}^{-1}B^{T}N_{aa}^{-1}BN_{bb}^{-1} = QA^{T}Q_{cu}$$





小结:

- 1、为了某种需要,选择参数;
- 2、每选一个参数,就增加一个条件方程,选择u个参数,就增加u个条件方程;
- 3、条件方程的总数为c = r + u;
- 4、单位权中误差的计算公式不变;
- 5、求平差值函数的中误差时,应将平差值函数分别对观测值的平差值和参数求偏导数。

