Матрица:

$$\begin{vmatrix} A \\ 2 \times 2 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} B \cdot A \\ 4 \times 2 & 2 \times 2 \end{vmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 2 \\ 4 & -2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 1 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 1 & 5 \end{bmatrix}$$

$$B_{4\times2} = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \\ b_{41} & b_{42} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 2 \\ 4 & -2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{T} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$$

$$= C = \begin{bmatrix} 3 \cdot 4 + (-1) \cdot 1 & 3 \cdot 2 + (-1) \cdot 5 \\ 1 \cdot 4 + 2 \cdot 1 & 1 \cdot 2 + 2 \cdot 5 \\ 4 \cdot 4 + (-2) \cdot 1 & 4 \cdot 2 + (-2) \cdot 5 \\ 2 \cdot 4 + 1 \cdot 1 & 2 \cdot 2 + 1 \cdot 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 & 1 \\ 6 & 7 \\ 14 & -2 \\ 9 & 9 \end{bmatrix}$$

Некоторые приемы перемножения матрицы вручную:

$$A_{4\times2} = \begin{bmatrix}
A_{11} & A_{12} \\
A_{21} & A_{22} \\
A_{31} & A_{32} \\
A_{41} & A_{42}
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
3 & -1 \\
1 & 2 \\
4 & -2 \\
2 & 1
\end{bmatrix}$$

$$A \Rightarrow \begin{bmatrix} 3 & -1 \\ 1 & 2 \\ 4 & -2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \dots P \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \\ 2 \end{bmatrix} \Rightarrow A^T P A$$

Обращение матрицы 2х2:

$$N = \begin{bmatrix} N_{11} & N_{12} \\ N_{21} & N_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\det(N) = N_{11} \cdot N_{22} - N_{12}N_{21} = 4 \cdot 5 - 2 \cdot 2 = 16$$

$$Q = N^{-1} = \begin{vmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 5 & -2 \\ -2 & 4 \end{vmatrix} \cdot \frac{1}{\det(N)}$$

Оценивание

уравнивание оценка точности

(количество) (качество)

Оценка точности ⇒ Контроль качества

Контроль качества

в терминах точности

в терминах надежности

Контроль качества

в терминах точности

- локальные, глобальные оценки
- точечные оценки, интервальные оценки
- выборочная, сплошная оценка
- абсолютная, относительная.
- 1 основа закон переноса ошибок (фундаментальная теорема переноса ошибок) выражение оцениваемой величины через величины, ковариационная матрица (матрица обратных весов, матрица кофакторов) которых известна.

Обычные выражения:

- -через результаты измерений
- -через уравненные параметры
- другие
- Результаты эквивалентны.

Контроль качества

2 основа – ковариационная матрица и стандартные отклонения (СКП) по *Гельмерту*

$$\sigma_{i} = \sqrt{Trace(K)_{ii}}$$

для i — той точки. Разделение по координатам.

Для 2D случая — круговая ошибка Гельмерта i — тая точка

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix} \Rightarrow \sigma_i = \sqrt{K_{11} + K_{22}} = \begin{cases} \sigma_0 \sqrt{q_{11} + q_{22}} \\ \sqrt{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \end{cases}$$

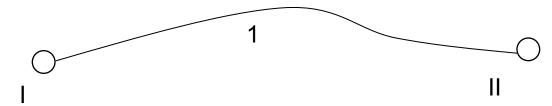
Локальная оценка – оценивается 1 элемент сети

Глобальная оценка – оценивается вся сеть Выборочная оценка – оценивается несколько выборочных элемента;

Сплошная – оцениваются все однотипные элементы.

Абсолютная – относительно исходных Относительная – относительно определяемого

Пример. В нивелирной сети 4 параметра x (высоты), оценить одно уравненное превышение (1-ое) и одну уравненную высоту (І-ую). Ковариационная матрица уравненных параметров $K_x = \sigma^2 Q_x$ известна.



Выражаем первое уравненное превышение через параметры:

 $h_1 = H_{||} - H_{||} -$ остальные 2 не участвуют. Записываем вектор f из коэффициентов при параметрах

f = (-1 1 0 0). Тогда оценка дисперсии будет $m_{h_1}^2 = f \cdot K_x \cdot f^T$ Выражаем первую уравненную высоту через параметры:

H_I = H_I – остальные 3 не участвуют. Записываем вектор f из коэффициентов при параметрах

f = (1 0 0 0). Тогда оценка дисперсии будет $m_{H_J}^2 = f \cdot K_x \cdot f^T$ - диагональный элемент ковариационной матрицы.

Контроль качества

в терминах надежности:

- -локальная избыточность
- -внутренняя надежность
 - -внешняя надежность.

Надежность в терминах Делфтской школы (Baarda, 1968 г) – способность выявления минимальной погрешности в качестве грубой в сети.

Основа – расширенные модели и статистическое тестирование.

Основа контроля качества в терминах точности – ковариационная матрица вектора х

$$K_{x} = MO((x - MO(x)) \cdot (x - MO(x))^{T}).$$

Нужен только линейный вид. Вектор-функция

$$y = A \cdot x + b$$
.

2Dслучай:

$$\begin{cases} y_{1} = A_{11} \cdot x_{1} + A_{12} \cdot x_{2} + b_{1} \\ y_{2} = A_{21} \cdot x_{1} + A_{22} \cdot x_{2} + b_{2} \Rightarrow \begin{bmatrix} y_{1} \\ y_{2} \\ y_{3} = A_{31} \cdot x_{1} + A_{32} \cdot x_{2} + b_{3} \end{cases} \Rightarrow \begin{bmatrix} y_{1} \\ y_{2} \\ y_{3} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \\ A_{31} & A_{32} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_{1} \\ b_{2} \\ b_{3} \end{bmatrix} \Rightarrow y = A \cdot x + b$$

Ковариационная матрица линейной векторфункции $y = A \cdot x + b$ на основе

$$K_{x} = MO((x - MO(x)) \cdot (x - MO(x))^{T}).$$

Математическое ожидание:

$$MO(y) = A \cdot MO(x) + b;$$

Центрированная величина:

$$y - MO(y) = A \cdot x + b - A \cdot MO(x) - b = A \cdot (x - MO(x))$$

Ковариационная матрица:

$$K_{y} = MO[(A \cdot (x - MO(x)) \cdot (A \cdot (x - MO(x)))^{T}] =$$

$$= A \cdot MO[(x - MO(x)) \cdot (x - MO(x))^{T}] \cdot A^{T} =$$

$$=A\cdot K_{\chi}A^{T}$$
 - Фундаментальная теорема оценки точности функции; закон переноса ошибок

Часто используемый аналог: $Q_y = A \cdot Q_x \cdot A^T$ Пример: Найдем ковариационную матрицу для $l = y_{_{\theta b l^{_{u}}}} - y_{_{u3M}}$ $MO(l) = y_{_{\theta b l^{_{u}}}} - MO(y_{_{u3M}})$ $l - MO(l) = -(y_{_{u3M}} - MO(y_{_{u3M}}))$ $K_l = MO((l - MO(l)) \cdot (l - MO(l))^T) =$ $= MO[(y_{_{u3M}} - MO(y_{_{u3M}})) \cdot (y_{_{u3M}} - MO(y_{_{u3M}}))^T] =$ $= K_y = \mu^2 \cdot P^{-1} = \mu^2 \cdot Q_y \Rightarrow Q_l = Q_y = P^{-1}$ Сразу по теореме: $K_l = A \cdot K_y \cdot A^T = (-E) \cdot K_y \cdot (-E) = K_y = \mu^2$

Найдем ковариационную матрицу для $b = (A^T P) \cdot l$:

$$K_{b} = (A^{T}P) \cdot K_{v} \cdot (PA) = \mu^{2} \cdot (A^{T}P) \cdot P^{-1} \cdot (PA) = \mu^{2} \cdot (A^{T}PA) = \mu^{2} \cdot N.$$

Вектор-функция решения системы $N \cdot x + b = 0 \Rightarrow x = -N^{-1} \cdot b$.

По закону переноса ошибок:

$$K_x = A \cdot K_b \cdot A^T = \mu^2 \cdot N^{-1} \cdot N \cdot N^{-1} = \mu^2 \cdot N^{-1} = \mu^2 \cdot Q_x$$
 .

Для любой линейной функции.

Формулы параметрического способа:

- $1. l = y_{_{BBIY}} y_{_{U3M}}$
- 2. $v = A \cdot \delta t + l$.
- 3. $y_{yp} = y_{u3M} + v_i$
- 4. $\delta t = -Q \cdot b = -(A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}Pl$
- 5. $t_{vp} = t^o + \delta t$

Все к линейному виду через измерения y.

Целесообразнее через *l* (постоянная – измерение) и

$$K_l = K_v$$
 $\Rightarrow Q_l = Q_v = P_v^{-1} = P^{-1}$

Линейно через l:

$$l = l$$

$$v = A \cdot \delta t + l = -A \cdot (A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}Pl + l =$$

$$= (E - A \cdot Q \cdot A^{T}P) \cdot l$$

$$y_{yp} = y_{u3M} + v_{i} = y_{gbl^{q}} - l + (E - A \cdot Q \cdot A^{T}P) \cdot l = (-A \cdot Q \cdot A^{T}P)$$

$$\delta t = [-Q \cdot A^{T}P] \cdot l$$

$$t_{yp} = t^{o} + \delta t = t^{o} + [-Q \cdot A^{T}P] \cdot l.$$

Можно искать ковариационную матрицу, можно матрицу кофакторов;

Можно искать через общую формулу ковариационной матрицы, можно через закон переноса ошибок;

14

Оценка на основе фундаментальной теоремы переноса ошибок при $F = T \cdot y$:

-Через ковариационную матрицу

$$K_F = T \cdot K_y \cdot T^T$$

-Через обратную матрицу весов

$$Q_F = T \cdot Q_v \cdot T^T$$

T — вектор коэффициентов (производных) от линейных по измерениям уравнений.

Можно оценивать по одной функции, можно сразу вектор-функцию для всех линейных зависимостей. Например, для одной:

$$t_{yp} = t^o + \delta t = t^o + [-Q \cdot A^T P] \cdot l.$$
Для $F = T \cdot y \Rightarrow T = [-Q \cdot A^T P]$

$$Q_{typ} = T \cdot P^{-1} \cdot T^{T} = [-Q \cdot A^{T}P] \cdot P^{-1} \cdot [-Q \cdot A^{T}P]^{T} = [-Q \cdot A^{T}P] \cdot P^{-1} \cdot [-PA \cdot Q]^{T}$$

$$= [-Q \cdot A^{T}P] \cdot P^{-1} \cdot [-PA \cdot Q]^{T}$$

Для всех линейных зависимостей в виде векторфункции: Тогда T будет

$$T = \begin{pmatrix} E \\ -AQA^{T}P \\ -QA^{T}P \\ E - AQA^{T}P \end{pmatrix} \rightarrow \begin{cases} y \\ y_{yp} \\ t (\delta t) \\ v \end{cases}$$

Для матрицы кофакторов перемножение $Q_F = T \cdot Q_y \cdot T^T (Q_y = P^{-1})$ дает полную матрицу оценки точности для всех вариантов:

Сводка результатов без корреляций:

K

Q

$$K = \sigma^2 \cdot Q \rightarrow_{\sigma_i} = \sigma_0 \cdot \sqrt{q_{ii}}$$

Используя общую формулу ковариационной матрицы:

для ν имеем:

$$K_{v} = MO(v \cdot v^{T}) = MO[(E - A \cdot (A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}P) \cdot l) \cdot ((E - A \cdot (A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}P) \cdot l)^{T}] = K_{v} - A K_{v}A^{T}.$$

Учитывать, что y - MO(y) = v.

для δt :

$$K_{\delta t} = MO(\delta t \cdot \delta t^{T}) = MO[(-(A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}P \cdot l) \cdot (-(A^{T}PA)^{-1} \cdot A^{T}P \cdot l)^{T}] = \mu^{2} \cdot (A^{T}PA)^{-1} = \mu^{2} \cdot N^{-1}$$

Учитывать, что t - $MO(t) = \delta t$.

Получение масштабного фактора (погрешности единицы веса), нюансы (наша – не наша):

$$\mu^{2} = \frac{v^{T}Pv}{n-k} = \frac{\Phi}{r}$$
1. Непосредственно

2.
$$v = A \cdot \delta t + l$$
. $\Phi = (l^T + \delta t^T \cdot A^T) \cdot P \cdot (A \cdot \delta t + l) = l^T P l + b^T \cdot \delta t = l^T P l - l^T P A Q A^T P l = l^T (P - P A Q A^T P) \cdot l = l^T Q l = l^T P \cdot (P^{-1} - A Q A^T) \cdot P l = l^T P \cdot Q_v \cdot P l = l^T P \cdot R l = l^T P \cdot v = ...$

Интервальные оценки - оцениваемая величина находится в доверительной области (интервал, фигура) с вероятностью P. Гарантируется только при гауссовском распределении результатов измерений и резко падает при отклонении от него. Для одномерной величины закрытый интервал

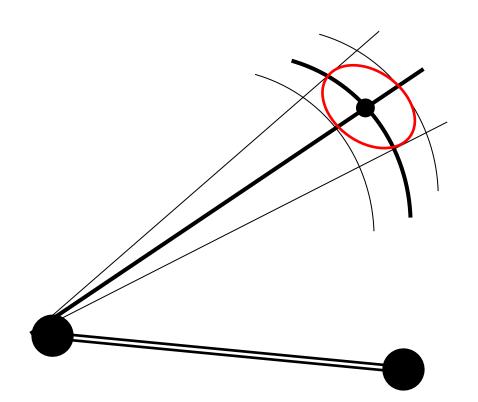
$$J_{1} = \left[x_{H_{1}}, x_{B_{1}} \right] \equiv \left[\widetilde{X} - \Delta_{P}, \widetilde{X} + \Delta_{P} \right]$$

Дисперсия известна
$$\Delta_P = \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \cdot z_{(1+\beta)/2}$$

Дисперсия не известна $\Delta_P = \frac{m_X}{\sqrt{n}} \cdot t_{r,(1+\beta)/2} = m_X \cdot t_{r,(1+\beta)/2}$ Интервал для любой оцененной функции F

$$\widetilde{F} - t_{r,(1+\beta)/2} m_{\widetilde{F}} < F < \widetilde{F} + t_{r,(1+\beta)/2} m_{\widetilde{F}}$$

Откуда и как получают 2-мерный интервал?



Погрешности 0 и не 0.

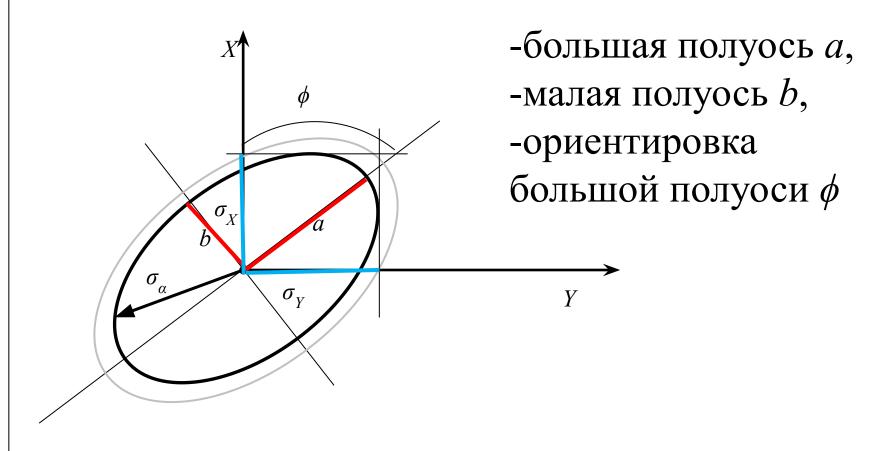
Для 2D и др. - эллипс погрешностей (основа вид 3Р). Абсолютный и относительный эллипс.

Для НЗР:
$$f(X,Y) = \frac{1}{2\pi\sigma_X\sigma_Y} \cdot e^{\frac{1}{2}\left(\frac{x^2}{\sigma_X^2} + \frac{y^2}{\sigma_Y^2}\right)} \qquad \frac{x^2}{\sigma_X^2} + \frac{y^2}{\sigma_Y^2} = k^2$$

$$k = \sqrt{-2 \cdot \ln(1-P)}$$

$$k = \sqrt{d \cdot F_{1-\alpha,d,\infty}^{-1}}$$

Элементы плоского эллипса погрешностей



Вычисление через блоки ковариационной матрицы (матрицы кофакторов) для i-го пункта:

$$K_{(i)} = \begin{pmatrix} K_{11} & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} \end{pmatrix} = \sigma_0^2 \cdot \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix}$$

Основные методы определения:

- -На основе вращений;
- -На основе собственных значений;
- -На основе комбинации.

Комбинированный метод вычислений:

Оси — собственные значения блока ковариационной матрицы для i-го пункта, или решение системы уравнений вида

$$\det(K_i - \lambda E) = 0$$

$$\det \begin{pmatrix} K_{11} - \lambda & K_{12} \\ K_{21} & K_{22} - \lambda \end{pmatrix} = 0$$

$$(K_{11} - \lambda) \cdot (K_{22} - \lambda) - K_{12}^2 = 0$$

$$\lambda^{2} - (K_{11} + K_{22}) \cdot \lambda + (K_{11} \cdot K_{22} - K_{12}^{2}) = \lambda^{2} - Sp(K_{(i)}) \cdot \lambda + \det(K_{(i)}) = 0$$

Решение уравнения:

$$\lambda_{1,2} = \frac{-Sp(K_{(i)}) \pm \sqrt{(Sp(K_{(i)}))^2 - 4 \cdot \det(K_{(i)})}}{2}$$

Sp(Tr) – след, Det – определитель матрицы.

Доказано, что

$$\begin{cases} \sqrt{\lambda_1} = a = \sigma_a \\ \sqrt{\lambda_2} = b = \sigma_b \end{cases}$$

Ориентировка:

$$\tan(2\varphi) = \frac{2 \cdot K_{12}}{K_{11} - K_{22}}$$

-анализ

Последовательность для хода (сети):

$$\begin{bmatrix} q_{11} & q_{12} \\ q_{21} & q_{22} \\ & \begin{pmatrix} q_{33} & q_{34} \\ q_{43} & q_{44} \\ & & \\ & & \begin{pmatrix} \ddots & \ddots \\ & & \\ & & \\ & & &$$

-выбирают из обратной матрицы диагональные (оценочные блоки) -переходят через σ от блоков обратной матрицы к блокам ковариационной -для каждого блока (точки хода) рассчитывают оси и ориентировку эллипса. -если надо, отображают графически

Относительный эллипс погрешностей:

Представляет доверительную область при оценивании точности позиционирования i-той определяемой точки в сети относительно j-той определяемой.

Получают из ковариационной матрицы используя блоки для K_i и K_j точки и связанные K_{ij} блоки . Рисуются на середине линии, соединяющей i-тую и j-тую точки, для которых представляется эллипс.

Последовательность построения:

- -Из общей ковариационной матрицей *К* извлекают диагональные блоки *Кі* и *Кј* и не диагональные *Кіј* и *Кјі* соответствующие нужным нам точкам.
- Из блоков формируем новую матрицу размера (4 × 4) вида

$$(K)_{ij} = \begin{bmatrix} K_i & K_{ij} \\ K_{ji} & K_j \end{bmatrix}_{4\times4}$$

- Строят вектор разностей координат (из конечной точки j вычитают координаты начальной точки i) и формируют матрицу F из коэффициентов при координатах, используя таблицу:

	X_i	Y_i	X_j	Y_j
$X_j - X_i$	1	0	1	0
$Y_i - Y_i$	0	-1	0	1

Матрица F (единичные и нулевые блоки)

$$F = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -E & E \end{bmatrix}$$

Закон переноса ошибок $K = F \cdot K_{ij} \cdot F^T$

$$(K)_{ij} = \begin{bmatrix} -E & E \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} K_{ii} & K_{ij} \\ K_{ii} & K_{jj} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -E \\ E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} K_{ii} + K_{jj} - K_{ij} - K_{ji} \end{bmatrix}_{2 \times 2}$$

Используя любой известный алгоритм рассчитывают оси относительного эллипса и его ориентировку.

По последней инструкции на основании формулы

$$(K)_{ij} = \begin{bmatrix} -E & E \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} K_{ii} & K_{ij} \\ K_{ii} & K_{jj} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -E \\ E \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} K_{ii} + K_{jj} - K_{ij} - K_{ji} \end{bmatrix}_{2 \times 2}$$

рассчитывают относительную среднюю квадратическую погрешнось (i-той точки относительно j-той) по формуле Гельмерта. Пример.

$$\sigma_{P_{ij}} = \sqrt{Trace(K)_{ij}} = \partial_0 \cdot \sqrt{Trace(Q)_{ij}}$$

Здесь Trace — след (сумма диагональных элементов матрицы); $(Q)_{ij}$ — матрица кофакторов соответствующего блока.

Контрольные вопросы по модулю:

- 1. Возникновение и постановка задачи уравнивания геодезических построений, общие положения.
- 2. Параметрический способ уравнивания, прямой подход.
- 3. Параметрический способ уравнивания, косвенный подход.
- 4. Параметрический способ уравнивания, не линейный случай.
- 5. Точечная оценка точности результатов уравнивания при параметрическом способе.
- 6. Интервальная оценка точности при параметрическом способе.