# Inhaltverzeichnis

1	Inge	nieurgeodätische Netze	2
	1.1	Punktvermarkung	2
	1.2	Netzdimension und Koordinatensysteme	2
	1.3	Netzqualität	2
		1.3.1 Genauigkeit	3
		1.3.2 Zuverlässigkeit	6
	1.4	Datumsdefinition	11
	1.5	Datumsverfügung	12
		1.5.1 Einfügung	12
	1.6	Datumstransformationen	14
		1.6.1 Allgemeines	14
		1.6.2 Kombination von terrestrischen und GNSS messungen	14

## 1 Ingenieurgeodätische Netze

## 1.1 Punktvermarkung

### 1.2 Netzdimension und Koordinatensysteme

Netzdimension: 1, 2 oder 3 Dimensionen.

**Eindimensionale Netze** = Höhennetze. z.B DHHN oder lokales Netz.

Messmethoden: Nivellement und Gravimetrie. altenativ: GNSS und Geoidhöhen oder andere speziale Verfahren.

Datumfestlegung: 1 Verschiebung (Festlegung des Nullpunktes)

Historische Aufbau in Deutschland

1.Ordnung: Schleifen Durchmesser 30 - 80 km
2.Ordnung: Schleifen Durchmesser 20 km
3.Ordnung: Schleifen Durchmesser 10 km
4.Ordnung: Schleifen Durchmesser < 4 km</li>

Zweidimensionale Netze = Lagenetze z.B UTM, Gauß-Krüger, lokale Netze, DHDN.

Messmethoden: Winkel + Strecken oder GNSS.

Datumfestlegung: 2 Verschiebungen, 1 Rotation, 1 Maßstab. Historische Aufbau in Deutschland Verdichtung durch Aufnahmepunkte / Polygonpunkte.

1.Ordnung: Punktabstand 30 - 40 km
2.Ordnung: Punktabstand 10 - 20 km
3.Ordnung: Punktabstand 3 - 10 km
4.Ordnung: Punktabstand 1 - 3 km

#### Dreidimensionale Netze z.B WGS 84, ITRF 2008 ...

Messmethoden:

GNSS, VLBI, SLR, DORIS (global)

Winkel und Strecken (lokal)

Datumfestlegung: 3 Verschiebungen, 3 Rotationen, 1 Maßstab.

### 1.3 Netzqualität

- Definition der Netzqualität (Netzgüte) durch Qualitätsmerkmale.
- Qualitätsparameter (Gütekriterien) konkretisieren die Qualitätsmerkmale.

Beispiel: Genauigkeit ist ein Qualitätsmerkmal, aber Beschreibung durch den numerischen Wert für einen Parameter z.B Standardabweichung.

- Qualitätsmerkmale Ingenieurgeodätischer Netze:

- Genauigkeit
- Zuverlässigkeit (Kontrollierbarkeit)
- Sensitioität (Empfindlichkeit gegenüber Deformation)
- Seeperabilität / Trennbarkeit (von Deformationsmodellen)

Qualitätsparameter werden zur Netzoptimierung hergezogen. d.h. Optimierung von funktionalen und/oder Stochastischen Modell um z.B Spur zu minimieren.

#### 3-a Genauigkeit

Grundlagen: Kovarianzmatrix der Parameter/Koordinaten (m ist die Anzahl der Punkte)

$$\boldsymbol{\Sigma}_{\hat{x}\hat{x}} = \sigma_0^2 \cdot \boldsymbol{Q}_{\hat{x}\hat{x}} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_{11} & \boldsymbol{\Sigma}_{12} & \cdots \\ \boldsymbol{\Sigma}_{21} & \ddots & \vdots \\ \cdots & \cdots & \boldsymbol{\Sigma}_{mm} \end{bmatrix} \quad mit \ \boldsymbol{\Sigma}_{ii} = \begin{bmatrix} \sigma_x^2 & \sigma_{xy} \\ \sigma_{xy} & \sigma_y^2 \end{bmatrix} \quad i = 1, 2, \cdots, m$$

#### lokale Genauigkeitsmaße

A.Punktbezogen, absolute

A1. Helmert'sche Punktfehler

$$\sigma_{H,i} = \sqrt{\sigma_x^2 + \sigma_y^2} \quad (= \sqrt{spur(\Sigma_{ii})})$$

Varianzkriterium:  $\sigma_{H,i} \Rightarrow min$ 

A2. Punktfehler nach Werkmeister

$$\sigma_{W,i} = \sqrt{\det(\mathbf{\Sigma}_{ii})}$$

Volumenkriterium:  $\sigma_{W,i} \Rightarrow min$ 

Forderung: Ellipsoidfläche möglichst klein

$$F = A_1 \cdot A_2 \cdot \pi$$

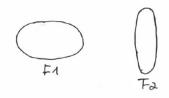
$$F^2 = A_1^2 \cdot A_2^2 \cdot \pi^2$$

$$F^2 = \sigma_0^4 \cdot \pi^2 \cdot (\xi_{2,1-\alpha}^2)^2 \cdot \lambda_1 \cdot \lambda_2$$

$$\sigma_0^4 \cdot \pi^2 \cdot (\xi_{2,1-\alpha}^2)^2 \text{ ist Konstant und } \lambda_1 \cdot \lambda_2 = \det(\Sigma_{ii})$$

A2 hat den Vorteil, dass auch die Kovarianz  $\sigma_{xy}$  berücksichtigt wird.

### A3. Eigenwertkriterium.



(a) Problem F1 = F2

$$\frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}} \Rightarrow 1$$
 oder  $\lambda_{max} \Rightarrow \lambda_{min}$  all gemein ideal

B.Relative Genauigkeitsmaße

- ⇒ bezogen auf Koordinatendifferenzen.
- ⇒ wichtig für Nachbarschaftsgenauigkeit

Relative Standardabweichungen

$$\Delta_{\hat{x}_{i,j}} = \Delta_{\hat{x}_i} - \Delta_{\hat{x}_j}$$

$$\sigma_{\Delta \hat{x}_{i,j}} = \sqrt{\sigma_{\hat{x}_i}^2 + \sigma_{\hat{x}_j}^2 - 2\sigma_{\hat{x}_{i,j}}}$$

Relative Sub-Kovarianzmatrix

$$oldsymbol{\Sigma}_{\Delta_{lk}} = oldsymbol{\Sigma}_{ll} + oldsymbol{\Sigma}_{kk} - oldsymbol{\Sigma}_{kl} - oldsymbol{\Sigma}_{lk}$$

A1 bis A3 dann auf B anwendbar.

#### Globale Genauigkeitsmaße

Gesamte  $\Sigma_{\hat{x}\hat{x}}$  wird verwendet, gesamtes Netz wird beurteilt.

Erweitertes Varianzkriterium

$$spur(\Sigma_{\hat{x}\hat{x}}) \Rightarrow min$$

Erweitertes Volumenkriterium

$$det(\mathbf{\Sigma}_{\hat{x}\hat{x}}) \Rightarrow min$$

"Darstellung" als Konfidenzhyperellipsoid.

Erweiterte Eigenwertkriterium

$$\frac{\lambda_{max}}{\lambda_{min}} \Rightarrow 1 \quad oder \quad \lambda_{max} \Rightarrow \lambda_{min}$$

Eigenwertkriterium ist besonders sinnvoll, da jede beliebige Funktion der Parameter minimiert wird.

 $\hat{\pmb{\chi}}$  ist eine beliebige Funktion

$$arphi(\hat{oldsymbol{\chi}}) = oldsymbol{f} \cdot \hat{oldsymbol{\chi}} \ \sigma_{\omega}^2 = oldsymbol{f} oldsymbol{\Sigma}_{\hat{x}\hat{x}} oldsymbol{f}^T$$

Es gilt  $f^T f \lambda_{max} \ge \sigma_{\varphi}^2 \ge f^T f \lambda_{min} \longrightarrow \lambda_{min} \le \frac{\sigma_{\varphi}^2}{f^T f} \le \lambda_{max}$  (Releigh-Relation). Eigenwertkriterium führt auch zu Minimierung des Varianz einer beliebigen Netzfunktion.

#### Hauptkomponenten Analysis

1.Hk: (u ist die Anzahl der Unbekannter)

$$\mathbf{P_1} = \mathbf{s_1} \cdot \sqrt{\lambda_1} = \begin{bmatrix} s_{11} \\ s_{12} \\ \vdots \\ s_{1u} \end{bmatrix} \cdot \lambda_1$$

2.Hk:

$$\begin{aligned} P_2 &= s_2 \cdot \sqrt{\lambda_2} \\ &\vdots &\vdots &\vdots \end{aligned}$$

mit  $\lambda_1 = maximaler \ Eigenwert \ und \ \lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots$ .

- Funktion, die in Richtung  $s_1$  wirkt, ist am ungenausten bestimmt.
- Um so größer der Anteil von  $P_1$  an Gesamtvarianz, um so größer der Effekt von  $\lambda_1$  (bis zu 60% möglich, dann "wesentliche Eigenvektoren")
- Jede Koordinate des Netzes wird durch den Eigenvektor ein Varianzanteil zugeordnet. Dadurch wird an jedem Punkt der am schwächsten bestimmte Richtung definiert.

#### Homogenität

Alle Konfidenzellipsen bzw. -ellipsoide weisen die selbe Struktur auf, alle  $A_1$  sind gleichlang, alle  $A_2$  gleichlang ...

#### Homogenität und Isotropie

Alle Konfidenzellipsen bzw. -ellipsoide sind Kreis- bzw. kugelförmig. Alle Halbachse gleichlang.

#### Vollständige Isotropie

Isotropie gilt auch für relative Konfidenzellipsen, Radian der Kreise/Kugeln können zwischen punktbezogenen und relativen Kreise/Kugeln unterschiedlich ausfallen.

#### Vergleich verschiedener Messverfahren

Genetzte numerische Werte

Entfernungsmessung(EDM) 
$$\sigma_D^2 = (2mm)^2 + (1,5ppm)^2$$
 Richtung 
$$\sigma_r = 0,25mgon \Rightarrow \sigma_q = D \cdot \sigma_r$$
 
$$\sigma_b^2 = (3mm)^2 + (0,5ppm)^2$$

wobei

 $\sigma_D \Rightarrow Strecknmessgenauigkeit$ 

 $\sigma_r \Rightarrow Richtungsmessgenauigkeit$ 

 $\sigma_b \Rightarrow Basisliniengenauigkeit(GNSS)$ 

Bitte Werte je nach Verfahren und Instrumenten einsetzen! Optimaler Punktabstand für kom-

D[m]	$\sigma_D[mm]$	$\sigma_q[mm]$	$\sigma_b[mm]$
100	2,0	0,4	3,0
200	2,0	0,8	3,0
500	2,1	2,0	3,0
700	2,2	2,7	3,0
1000	2,5	3,9	3,0
2000	3,6	7,9	3,2
5000	7,8	19,6	3,9
10000	15,1	39,3	5,8

binierte Richtungs- und Streckenmessung ca. 400 bis 600 m

#### 3-b Zuverlässigkeit

In der Geodäsie: Kontrollierbarkeit = Aufdeckbarkeit von Fehlern durch geometrischen Überbestimmung. (Fehler können im stochastischen und im funktionalen Modell möglich sein.)

$$oldsymbol{Q_{vv}} = oldsymbol{Q_{ll}} - oldsymbol{Q_{\hat{l}\hat{l}}}$$

mit

$$oldsymbol{Q}_{\hat{l}\hat{l}} = oldsymbol{A} \cdot oldsymbol{Q}_{\hat{x}\hat{x}} oldsymbol{A}^T$$

#### Innere Zuverlässigkeit

Global:

Freiheitsgrad(Reudanz der Ausgleichung)

$$f = n - u + d$$
  $f = spur(\mathbf{Q}_{vv} \cdot \mathbf{P}),$   $\mathbf{Q}_{vv} \cdot \mathbf{P}$  istRedudanzmatrix

Bedingungsdichte: (relativer Wert zur Übereinstimmung)

$$b = \frac{r}{n} = \frac{f}{n} \quad mit \ 1 \ge b \ge 0$$

bei  $b=0 (f\neq 0)$ :keine Übereinstimmung, b=1: alle Beobachtungen 100% konktrolliert(nicht möglich) Lokal:

bezogen auf Beobachtungen

$$oldsymbol{v} = -oldsymbol{Q_{vv}} \cdot oldsymbol{P} \cdot oldsymbol{l}$$

Annahme: Fehler in Beobachtung  $l_i$ :  $\Delta l_i$ 

 $\Delta l_i$  betrachtet als globaler Fehler.

Auswirkung des groben Fehlers:

$$\Delta v_i = -(\boldsymbol{Q_{vv}} \cdot \boldsymbol{P})_{ii} \cdot \Delta l_i = -r_i \cdot \Delta l_i$$

 $\Delta l_i$  wirkt sich auf alle Verbesserungen aus.  $\Rightarrow$  Verschmiereffekt. Redudanzanteil

$$r_i = (\boldsymbol{Q_{vv}} \cdot \boldsymbol{P})_{ii}$$

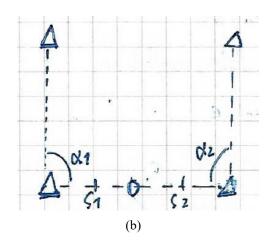
 $r_i$  sollte möglichst groß sein, um Verschmiereffekt klein zu halten:  $r_i \to max$ 

$$0 \le r_i \le 1$$

- $\rightarrow 1$  theoretisch nicht zu erreichen.
- $\rightarrow 0$  ist ohne Kontrolle
- $\rightarrow \leq 0, 3$  sollte vermieden werden
- $\rightarrow 0, 5$  als Ziel

$$f = r = \sum_{i=1}^{n} r_i = \sum_{i=1}^{n} (\boldsymbol{Q}_{vv} \cdot \boldsymbol{P})_{ii} = spur(\boldsymbol{Q}_{vv} \cdot \boldsymbol{P}) = rang(\boldsymbol{Q}_{vv} \cdot \boldsymbol{P})$$

Beispiel (Redudanz 2D)



Beobachtungen	Redudanz	Redudanzanteile	
$\alpha_1, s_1$	0	0 0	
$\alpha_1, s_1, s_2$	1	0 0,5 0,5	
$\alpha_1, \alpha_2, s_1, s_2$	2	0,5 0,5 0,5 0,5	

Minimal aufdeckbarer Beobatungsfehler  $\nabla l_i^2$ Nichtzentralitätsparameter

$$\delta_i = \frac{\Delta l_i^2 \cdot p_i^2 \cdot q_{vv,i}}{\sigma_0^2} \Leftrightarrow \Delta l_i^2 = \frac{\delta_i \cdot \sigma_0^2}{p_i^2 \cdot q_{vv,i}}$$

 $\longrightarrow$  Übergang auf Grenzwert  $\delta_0$ 

$$\nabla l_i = \sigma_0 \cdot \sqrt{\frac{\delta_0}{p_i^2 \cdot q_{vv,i}}}$$

$$= \sigma_0 \cdot \sqrt{\frac{\delta_0}{p_i \cdot r_i}}$$

$$= \sigma_i \cdot \sqrt{\frac{\delta_0}{r_i}} \quad mit \quad \sigma_i = \sigma_0 \frac{\delta_0}{r_i}$$

Dieser Wert gibt an, wie groß ein Beobachtungsfehler werden muss, um mit anschließenden Test aufgedeckt zu werden.

$$\nabla l_i \longrightarrow min$$

Häufige Forderung

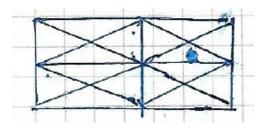
$$\nabla l_i$$
 (6 bis 8)  $\sigma_i$ 

#### Äußere Zuverlässigkeitsmaße

Null

#### Vergleich verschiedenen Messverfahren

anhand der Bedingungsdichte a. Streckennetz



(c) Strekennetz: 4 Diagonalenvierecke

$$n = 20$$

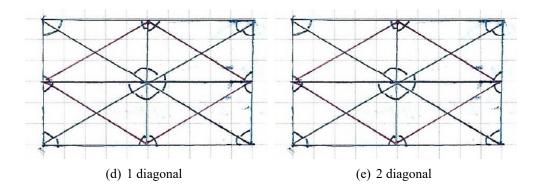
$$v = 2 \times 9 = 18$$

$$d = 3$$

$$f = 20 - 18 + 3 = 15$$

$$b = \frac{f}{n} = 0,25$$

#### b. Winkelnetz



### b1. eine Diagonale pro Viereck

n = 18(Aussenwinkel) + 5(Innenwinkel) da Summe der Winkeln immer 400 gon

$$n = 23$$

$$v = 18$$

$$d = 4$$

$$f = 9$$

$$b = \frac{9}{23} = 0,39$$

#### b2. zwei Diagonale pro Viereck

$$n = 24 + 7 = 31$$

$$f = 31 - 18 + 4 = 17$$

$$b = \frac{17}{31} = 0,55$$

#### c. kombinierte Netze

Diagonal Vierecke mit Strecken und Winkeln(a + b2)

$$n = 31(Winkeln) + 20(Strecken) = 51$$
 
$$v = 18$$
 
$$d = 3$$
 
$$f = 36$$
 
$$b = \frac{36}{51} = 0,71$$

In der Realität: 0,5 bis 0,6

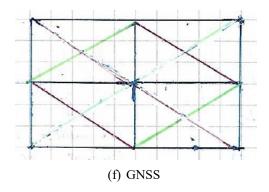
d. Polygonzug als negative Beispiel(beideseitig angeschlossen)(obwohl kombiniertes Netz)

$$f = 3$$

$$b = \frac{b}{n} = \frac{3}{n} = \frac{3}{v+3}$$

Punktanzahl	V	b
1	2	0,6
2	4	0,43
3	6	0,33
4	8	0,27
5	10	0,23

#### e.Lagenetz mit GNSS



e1.(blau) (12 Beobachtungen — 24 Koordinaten) e2.(blau,rot) (16 Beobachtungen, 32 Koordinaten)

e3.(blau,rot,grün) (20 Beobachtungen, 40 Koordinaten)

v=18, d=2, da Rotation und Maßstab gemessen

	e1	e2	e3
b	8	16	24
f	0,33	0,5	0,6

- GNSS und kombiertes Netz bringen vergleichbare gute Ergebnisse
- Strckennetz und insbesondere Polygonzug fallen deutlich ab
- Winkelnetz erfordert hohen Aufwand um mit GNSS oder Kombinationslösung zu konkurrieren.

### 1.4 Datumsdefinition

$$r_Q = v - d$$

Durch Beobachtung der Datumsparameter kann der Datumdefekt reduziert werden. Die Kompensation kann verhindert werden, wenn die entsprechende Parameter geschätzt wird, deshalb muss diese Möglichkeit nicht genutzt werden (z.B Maßstabsschätzung trotz Streckenmessung)

### 1.5 Datumsverfügung

#### 5-a Einfügung

Datumsverfügung kann geschehen durch

- a. Nutzung von Festpunkte
- $\longrightarrow$  hierachische Ausgleichung, Normalgleichungsmatrix N ist regulär und invertierbar.
- b. Nutzung von Datumpunkte

freie Ausgleichung

 $\longrightarrow$  Normalgleichungsmatrix N ist singulär und nicht invertierbar.(Pseude-inverse nötig) Bei singuläre Matrix N benötigt man Ränderungsmatrizen G

$$egin{bmatrix} m{N} & m{G} \ m{G}^T & m{0} \end{bmatrix}^{-1} = egin{bmatrix} m{N}^+ & m{G} \ m{G}^T & m{0} \end{bmatrix}$$

Im Prinzip ist G freiwählbar und muss nur den Rangabfall ausgeglichen.

 $oldsymbol{N}: zu invertierende Matrix$ 

G: Raenderungsmatrix

 $N^+$ :  $Moor - Penrose - Inverse/Pseude\ Inverse$ 

Forderung:

$$oldsymbol{N} \cdot oldsymbol{G} = oldsymbol{0}$$
  $oldsymbol{G}^T \hat{oldsymbol{x}} = oldsymbol{0}(zusaetzlich)$ 

Dimension von  $G: u \times d$ , u ist Anzahl der Unbekannter, d ist Anzahl der Datumdefekt. Alternative Rängderungsmatrix über Spektralzerlegung:

$$N = S \cdot D \cdot S^T$$

 $oldsymbol{D}: Spektral matrix$ 

 $oldsymbol{S}^T: Model matrix\ mit\ Eigenvektoren$ 

$$\boldsymbol{S} = (\boldsymbol{S_r}, \boldsymbol{S_0})$$

$$dim(\boldsymbol{S_r}) = q, r_Q$$

$$\dim(\boldsymbol{S_0}) = q, d$$

 $S_0 = G$ : normierte Ränderungsmatrix.

Allgemeine Ränderungsmatrizen B über sogenannten Helmertbedingungen.

$$g_{ij} = \frac{b_{ij}}{\sqrt{\sum_{i=1}^{u} b_{ij}^2}}, \quad j = 1, 2, \dots, d$$

Überführung von B nach G.

Ableitung von G aus B für 1D-Fall

$$\boldsymbol{G} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{u}} \\ \frac{1}{\sqrt{u}} \\ \vdots \\ \frac{1}{\sqrt{u}} \end{bmatrix}, da \sum b_i^2 = u$$

Gesamtspurminimierung:

---- Alle Punkte tragen zur Datumfestlegung bei.

Inversion

$$\boldsymbol{N}^+ = (\boldsymbol{N} + \boldsymbol{G}\boldsymbol{G}^T)^{-1} - \boldsymbol{G}\boldsymbol{G}^T$$

außerdem: $\hat{x}$  mit minimalem Norm,  $\hat{x}^T\hat{x} \longrightarrow min$ 

Teilspurminimierung

→ Nur ein Teil der Punkte tragen zur Datumfestlegung bei.

$$egin{aligned} m{G_i} &= m{E_i}m{G} \ m{E_i} &= egin{bmatrix} m{I_p} & 0 \ 0 & 0 \end{bmatrix} & (Auswahlmatrix) \end{aligned}$$

 $I_p$  hat Dimension der Anzahl der Datumfestliegende Koordinaten p

$$G_i = E_i G = egin{bmatrix} G_p \ 0 \end{bmatrix}$$

Inversion:

$$egin{bmatrix} N & G_i \ G_i^T & 0 \end{bmatrix}^{-1} = egin{bmatrix} N^{-1} & G(G_i^TG)^{-1} \ (G^TG_i)^{-1}G^T & 0 \end{bmatrix}$$

 $N^{-1}$  ist generalsierte Inverse von N mit minimaler Teilspur für p Koordinaten und minimaler Norm für p Koordinaten.

$$N^{-1} = (N + G_i G_i^T)^{-1} - G(G_i^T G)^{-1} (G^T G_i)^{-1} G^T$$

Übergang zur Gesamtspurminimierung

Es gilt  $G^TG = I$  und es wird  $E_i = I$  und  $G_i = G$ 

$$egin{aligned} m{N}^- = & (m{N} + m{G}m{G}^T)^{-1} - m{G}(m{G}^Tm{G})^{-1}(m{G}^Tm{G})^{-1}m{G}^T \ = & (m{N} + m{G}m{G}^T)^{-1} - m{G}m{G}^T \ = & m{N}^+ \end{aligned}$$

Übergang zur zwangsfreien Netz mit  $p = d \rightarrow N^- = N^+ \rightarrow \hat{x}^T \hat{x}$  wird Null.

#### Datumstransformationen 1.6

#### 6-a **Allgemeines**

#### Kombination von terrestrischen und GNSS messungen

Generelle Vorgehensweise 3D Datumsübergang.

- x: Koordinatensystem "GNSS" (WGS 84)
- $\bar{x}$ : Landeskoordinatensystem(ETRS 89)

$$m{x} = m{x_0} + (1+m)m{R}ar{m{x}}$$
 Transformationsgleichung $m{x_0} = egin{bmatrix} x_0 \ y_0 \ z_0 \end{bmatrix}$  Translationen

$$\boldsymbol{x_0} = \begin{bmatrix} x_0 \\ y_0 \\ z_0 \end{bmatrix} \quad Translationen$$
 
$$\boldsymbol{R} = \begin{bmatrix} 1 & \varepsilon_z & -\varepsilon_y \\ -\varepsilon_z & 1 & \varepsilon_x \\ \varepsilon_y & -\varepsilon_x & 1 \end{bmatrix} \quad Rotations matrix \ mit \ den \ Rotationen \ \varepsilon_x, \ \varepsilon_y, \ \varepsilon_z$$

 $\Rightarrow$  7 Parametern:  $m, x_0, y_0, z_0, \varepsilon_x, \varepsilon_y, \varepsilon_z$ 

Bestimmung der Datumsparameter.

für Punkt i:

$$x_i = x_0 + (1+m)(\bar{x}_i + \varepsilon_z \cdot \bar{y}_i - \varepsilon_y \cdot \bar{z}_i)$$

$$y_i = x_0 + (1+m)(-\varepsilon_z \cdot \bar{x}_i + \bar{y}_i + \varepsilon_x \cdot \bar{z}_i)$$

$$z_i = x_0 + (1+m)(\varepsilon_y \cdot \bar{x}_i - \varepsilon_x \cdot \bar{y}_i + \bar{z}_i)$$

$$x_{i} = x_{0} + \bar{x}_{i} + \varepsilon_{z} \cdot \bar{y}_{i} - \varepsilon_{y} \cdot \bar{z}_{i} + m \cdot \bar{x}_{i} + m \cdot (\varepsilon_{z} \cdot \bar{y}_{i} - \varepsilon_{y} \cdot \bar{z}_{i})$$

$$\approx x_{0} + \bar{x}_{i} + \varepsilon_{z} \cdot \bar{y}_{i} - \varepsilon_{y} \cdot \bar{z}_{i} + m \cdot \bar{x}_{i} \quad (fuer \ kleine \ Drehwinkel)$$

⇒ Gauβ-Markov-Modell einsetzen!

$$\Delta x_{i} = (x_{i} - x_{i}) = x_{0} + \varepsilon_{z} y_{i} - \varepsilon_{y} z_{i} + m x_{i}$$

$$\begin{bmatrix}
\Delta x_{1} \\
\Delta y_{1} \\
\Delta z_{1} \\
\vdots \\
\Delta x_{m} \\
\Delta y_{m} \\
\Delta z_{m}
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
1 & 0 & 0 & \bar{x}_{1} & 0 & -\bar{z}_{1} & \bar{y}_{1} \\
0 & 1 & 0 & \bar{y}_{1} & \bar{z}_{1} & 0 & -\bar{x}_{1} \\
0 & 0 & 1 & \bar{z}_{1} & -\bar{y}_{1} & \bar{x}_{1} & 0 \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
1 & 0 & 0 & \bar{x}_{m} & 0 & -\bar{z}_{m} & \bar{y}_{m} \\
0 & 1 & 0 & \bar{y}_{m} & \bar{z}_{m} & 0 & -\bar{x}_{m} \\
0 & 0 & 1 & \bar{z}_{m} & -\bar{y}_{m} & \bar{x}_{m} & 0
\end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_{0} \\ y_{0} \\ z_{0} \\ m \\ \varepsilon_{x} \\ \varepsilon_{y} \\ \varepsilon_{z} \end{bmatrix}$$

Häufiges Problem:

Stochastisches Modell

$$\sum_{oldsymbol{\Delta} x oldsymbol{\Delta} x} = \sum_{xx} + \sum_{ar{x}ar{x}}$$

- +  $\sum_{xx}$  häufig optimistisch, oft nicht 100% verfügbar.
- $\sum_{\bar{x}\bar{x}}$  aus historische Gründe oft nicht komplett vorhanden.(Abschätzung erforderlich!)