

TESTOVÁNÍ ŘEŠENÝCH PARAMETRŮ 1/2

- testování vektoru $\hat{\underline{x}}$: míra důvěry ve vyřešené hodnoty?

- koncept pravděpodobnosti + funkce rozdělení pravděpodobnosti:

$$\phi_{\underline{x}} = n(\underline{x}, \underline{\mu}_x, \underline{C}_x) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} (\det \underline{C}_x)^{-\frac{1}{2}} \exp \left[-\frac{1}{2} (\underline{x} - \underline{\mu}_x)^T \underline{C}_x^{-1} (\underline{x} - \underline{\mu}_x) \right]$$

• realita: $\underline{\mu}_{-x}$ nahrazeno $\hat{\underline{x}}$, \underline{C}_x nahrazeno $\underline{C}_{\hat{x}}$ (nebo $\hat{\underline{C}}_x$)

$$\phi_{\underline{x}} = n(\underline{x}, \hat{\underline{x}}, \underline{C}_{\hat{x}}) = (2\pi)^{-\frac{n}{2}} (\det \underline{C}_{\hat{x}})^{-\frac{1}{2}} \exp \left[-\frac{1}{2} (\underline{x} - \hat{\underline{x}})^T \underline{C}_{\hat{x}}^{-1} (\underline{x} - \hat{\underline{x}}) \right]$$

- hledaná míra důvěry v hodnoty ve vektoru $\hat{\underline{x}}$ lze získat pomocí n -rozměrné integrace funkce $\phi_{\underline{x}}$ v okolí $\hat{\underline{x}}$

TESTOVÁNÍ ŘEŠENÝCH PARAMETRŮ 2/2

- dvě možnosti: známe či neznáme $\hat{\sigma}_0^2$

a) parametr $\hat{\sigma}_0^2$ je znám \Rightarrow matice $\underline{\hat{C}}_{\hat{x}}$ je použitelná

$$\text{statistika } y = (\underline{x} - \hat{\underline{x}})^T \underline{\hat{C}}_{\hat{x}}^{-1} (\underline{x} - \hat{\underline{x}}) \dots \phi_y = \chi^2(u)$$

test: $y < \{ \chi^2(u), 1-\alpha \dots u$ -dimensionální hyperelipsoid

b) parametr $\hat{\sigma}_0^2$ je neznám \Rightarrow nutno použít matici $\hat{\underline{C}}_{\hat{x}}$

$$\text{statistika } y = \frac{1}{u} (\underline{x} - \hat{\underline{x}})^T \underline{\hat{C}}_{\hat{x}}^{-1} (\underline{x} - \hat{\underline{x}}) \dots \phi_y = F(u, m-u)$$

test: $y < \{ F(u, m-u), 1-\alpha \dots$ stejná interpretace

TESTOVÁNÍ ČÁSTI VEKTORU ŘEŠENÝCH PARAMETRŮ

- často se testují pouze části vektoru $\hat{\underline{x}}$... označme $\hat{\underline{x}}_k$:

$$\text{pr } [(\underline{x}_k - \hat{\underline{x}}_k)^T C_{\hat{\underline{x}}_k}^{-1} (\underline{x}_k - \hat{\underline{x}}_k)] \leq \chi^2(k), 1-\alpha] = 1-\alpha$$

- kde $\dim(\underline{x}_k) = k \leq n$... rozměr vektoru \underline{x}_k

- simultánní pravděpodobnost N různých částí vektoru $\hat{\underline{x}}$:

$$\text{pr } [\bigcap_{k=1}^N (\underline{x}_k - \hat{\underline{x}}_k)^T C_{\hat{\underline{x}}_k}^{-1} (\underline{x}_k - \hat{\underline{x}}_k) \leq \chi^2(k), 1-\alpha] = 1-N\alpha$$

\Rightarrow pro zachování hladiny pravděpodobnosti na hodnotě $1-\alpha$

je nutné upravit limit $\chi^2(k), 1-\alpha \rightarrow \chi^2(k), 1-\frac{\alpha}{N}$

ZHODNOCENÍ 3D SÍTĚ 1/2

- vyřazením geodetické sítě získáme matici $\underline{C}_{\hat{x}}$ (nebo $\hat{C}_{\hat{x}}$)
- v této matici lze nalézt (3×3) matici odpovídající bodu P_i :

a) jsou-li body sítě určeny relativně ke zvolenému počátku P_0 ,

elipsoid pravděpodobnosti odvozený z matice \underline{C}_{P_i} znázorňuje

směru nejistoty relativní polohy bodu P_i vzhledem k počátku P_0

b) při vyřazení sítě s využitím maticových podmínek znázorňuje

elipsoid pravděpodobnosti totéž vzhledem k centroidu sítě;

slova matice $\underline{C}_{\hat{x}}$ je v tomto případě minimální

ZHODNOCENÍ 3D SÍTĚ 2/2

- elipsoid pravděpodobnosti (absolutní) bodu P_i definován

$$\hat{\sigma}_0^2 : \frac{1}{2} (\underline{x}_{P_i} - \hat{\underline{x}}_{P_i})^T \hat{C}_{P_i} (\underline{x}_{P_i} - \hat{\underline{x}}_{P_i}) \leq \chi^2(3), 1-\alpha$$

$$\hat{\sigma}_0^2 : \frac{1}{2} (\underline{x}_{P_i} - \hat{\underline{x}}_{P_i})^T \hat{C}_{P_i} (\underline{x}_{P_i} - \hat{\underline{x}}_{P_i}) \leq 3 \mathcal{F}(3, m-3N), 1-\alpha$$

- při vrášení existence všech N bodů v síti :

změna hladiny pravděpodobnosti γ $1-\alpha$ na $1-\frac{\alpha}{N}$

- při $N = 50$ a velkém počtu měřených parametrů m je elipsoid pravděpodobnosti zhruba $1,5 \times$ větší při vrášení všech bodů sítě než pro jednotlivé body

ZHODNOCENÍ 2D SÍTĚ

- stejné vztahy jako u 3D : elipsoid \rightarrow elipsa
- limitní hodnoty dány

a) ζ_0^2 známo : $\xi \chi^2(2), 1-\alpha$ resp. $\xi \chi^2(2), 1-\frac{\alpha}{N}$

b) ζ_0^2 neznámo : $2 \xi F(2, m-2N), 1-\alpha$ resp. $2 \xi F(2, m-2N), 1-\frac{\alpha}{N}$

- absolutní elipsy pravděpodobnosti rostou se vzdáleností od počátku sítě \Rightarrow jsou málo použitelné \Rightarrow lépe použít relativní elipsy pravděpodobnosti mezi dvěma body sítě

ABSOLUTNÍ ELIPSA PRAVDĚPODOBNOSTI 1/2

- rovnice elipsy pravděpodobnosti bodu P : $\underline{x} + \underline{C}_x$

$$\underline{x} = [x \ y]^T, \quad \underline{C}_x = \begin{bmatrix} \hat{\sigma}_x^2 & \hat{\sigma}_{xy} \\ \hat{\sigma}_{yx} & \hat{\sigma}_y^2 \end{bmatrix},$$

$$\phi(\underline{x}) = \frac{1}{2\pi \sqrt{\det \underline{C}_x}} \exp \left[-\frac{1}{2} (\underline{x} - \underline{\mu}_x)^T \underline{C}_x^{-1} (\underline{x} - \underline{\mu}_x) \right]$$

- rovnice elipsy je dána argumentem exponenciální funkce :

$$\frac{1}{1-\rho^2} \left[\frac{(x-\mu_x)^2}{\hat{\sigma}_x^2} - 2 \frac{\hat{\sigma}_{xy}}{\hat{\sigma}_x \hat{\sigma}_y} \frac{(x-\mu_x)(y-\mu_y)}{\hat{\sigma}_y^2} + \frac{(y-\mu_y)^2}{\hat{\sigma}_y^2} \right] = k^2$$

- při volbě $k^2 = 1 \dots$ standardní elipsa

ABSOLUTNÍ ELIPSA PRAVDĚPODOBNOSTI 2/2

- posun počátku pro $\mu_x = \mu_y = 0$:

$$\left(\frac{x}{\hat{\sigma}_x}\right)^2 - 2\rho \frac{x}{\hat{\sigma}_x} \frac{y}{\hat{\sigma}_y} + \left(\frac{y}{\hat{\sigma}_y}\right)^2 = 1 - \rho^2$$

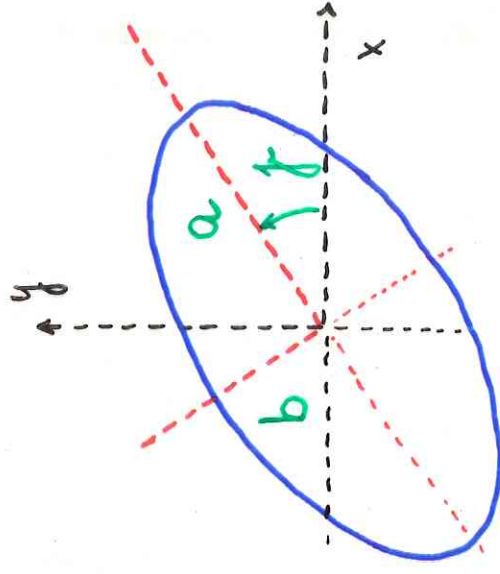
- parametry elipsy :

$$a = \frac{1}{2} \left(\hat{\sigma}_x^2 + \hat{\sigma}_y^2 + \sqrt{(\hat{\sigma}_x^2 - \hat{\sigma}_y^2)^2 + \hat{\sigma}_{xy}^2} \right)$$

$$b = \frac{1}{2} \left(\hat{\sigma}_x^2 + \hat{\sigma}_y^2 - \sqrt{(\hat{\sigma}_x^2 - \hat{\sigma}_y^2)^2 + \hat{\sigma}_{xy}^2} \right)$$

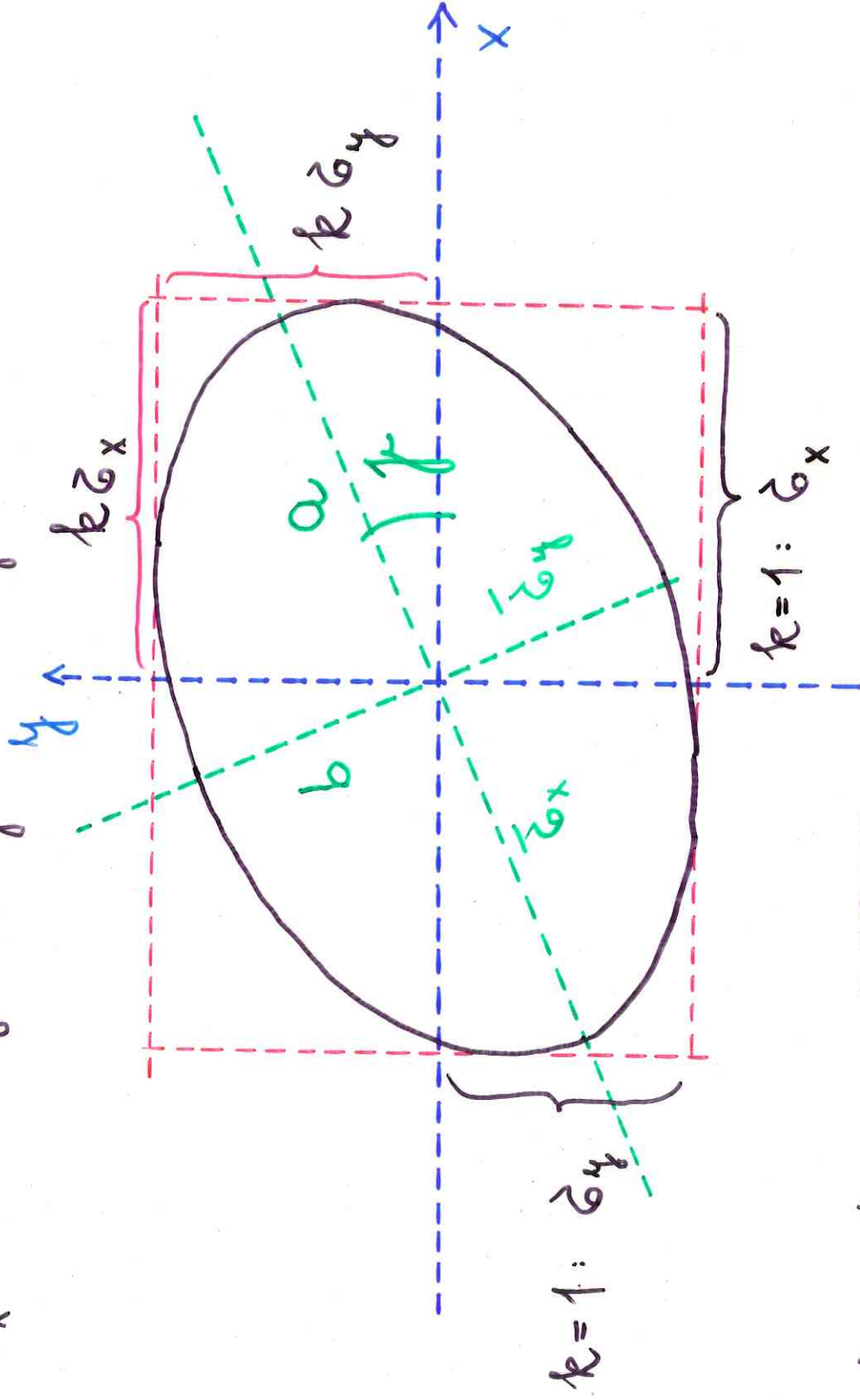
$$\beta = \frac{1}{2} \arctan \left(\frac{2\hat{\sigma}_{xy}}{\hat{\sigma}_x^2 - \hat{\sigma}_y^2} \right)$$

- elipsy pravděpodobnosti : $k^2 \rightarrow \xi_{1-\alpha}$ $\hat{\sigma}$ $\xi_{1-\alpha/N}$



STANDARDNÍ ELIPSA PRAVDĚPODOBNOSTI

$$\frac{x^2}{\sigma_x^2} - 2\frac{xy}{\sigma_x\sigma_y} + \frac{y^2}{\sigma_y^2} = 1 - \rho^2 \quad (\rho^2 = 1)$$



$$\rho = 1 \Rightarrow 1 - \rho = 0,3935$$

DALŠÍ ELIPSY PRAVDĚPODOBNOSTI

- pro $k=1$: $\text{pr} \{ y < \chi^2(2), 1-\alpha = k \} \Rightarrow 1-\alpha = 0,3935$
- pro $1-\alpha = 0,95$: $\text{pr} \{ y < \{ \chi^2(2); 0,95 \} \Rightarrow k = \sqrt{5,99} = 2,447$
- elipsa pravděpodobnosti pro $1-\alpha = 95\%$:
 $a = 2,447 \bar{\sigma}_x$ $b = 2,447 \bar{\sigma}_y$
- \Rightarrow poloosy elipsy je nutné zhruba $2,5 \times$ zvětšit
- elipsa pro $1-\alpha = 99\%$ - poloosy zhruba $3 \times$ větší
- elipsy pro síť N bodů $\Rightarrow 1 - \frac{\alpha}{N} \Rightarrow$ větší elipsy

RELATIVNÍ ELIPSA PRAVDĚPODOBŇOSTI

- dva body sítě : $P_i \dots \underline{x}_i$, $P_j \dots \underline{x}_j$
- vektor mezi body $\Delta \underline{x}_{ij} = \underline{x}_j - \underline{x}_i = G \begin{bmatrix} \underline{x}_i \\ \dots \\ \underline{x}_j \end{bmatrix}$
- kovarianční zákon :

$$\underline{C}_{\Delta x_{ij}} = G \underline{C}_{ij} G^T$$

$$\text{kde } \underline{C}_{ij} = \begin{bmatrix} \underline{C}_{x_i} & \dots & \underline{C}_{x_i x_j} \\ \dots & \dots & \dots \\ \underline{C}_{x_j x_i} & \dots & \underline{C}_{x_j} \end{bmatrix}$$

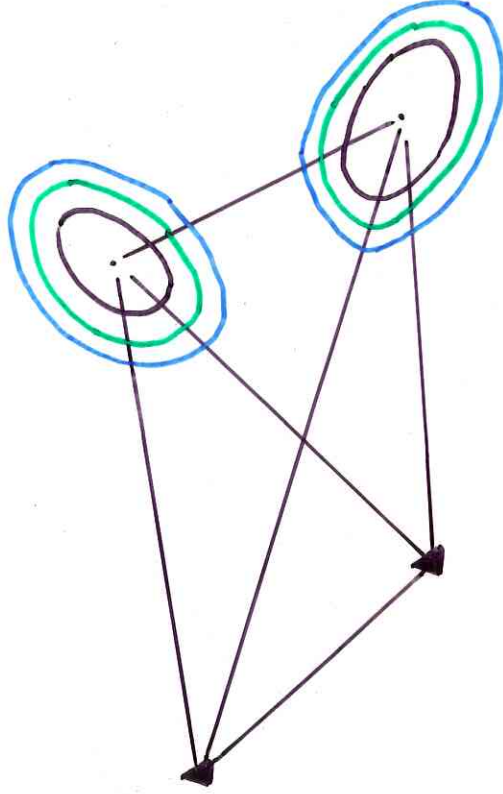
hypermatice

$$\dim(\underline{C}_{ij}) = (4 \times 4)$$

$$\Rightarrow \underline{C}_{\Delta x_{ij}} = \underline{C}_{x_i} + \underline{C}_{x_j} - \underline{C}_{x_i x_j} - \underline{C}_{x_j x_i}$$

ABSOLUTNÍ A RELATIVNÍ ELPY PRAVDĚPODOBNOSTI

- příklad absolutních elips :



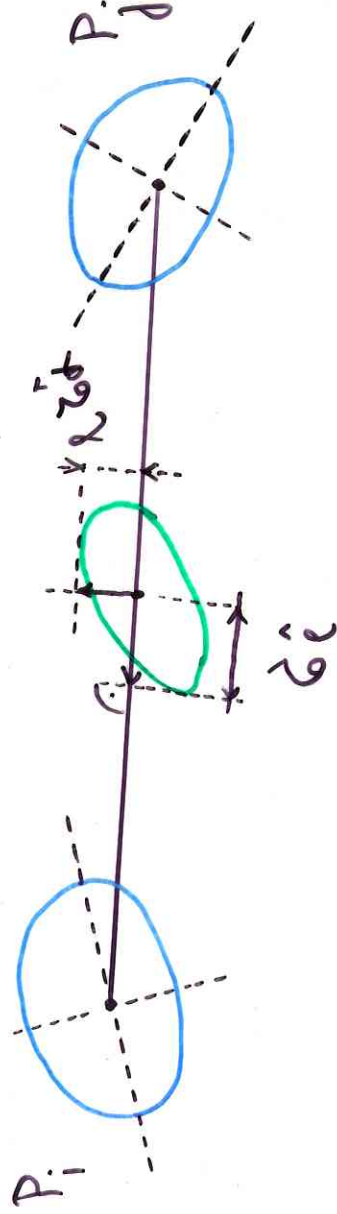
$$1 - \alpha = 0,3935$$

$$1 - \alpha = 0,95$$

$$1 - \frac{\alpha}{N} = 1 - \frac{\alpha}{2}$$

... ζ_e, ζ_α

- relativní vs. absolutní elipsa :



ZHODNOCENÍ 1D SÍTĚ

- v tomto případě hovoříme o intervalech pravděpodobnosti

$$|H_i - \hat{H}_i| \leq \sqrt{\hat{\sigma}_{H_i}^2} \cdot \hat{\sigma}_{H_i},$$

kde \hat{H}_i a $\hat{\sigma}_{H_i}^2$ jsou MNC řešením pro výšku bodu P_i

a její směrodatné odchylky

- opět je možno rozlišit:

• σ_0^2 je známo $\rightarrow \chi^2(1), 1-\alpha$ resp. $\chi^2(1), 1-\frac{\alpha}{N}$

• σ_0^2 je neznámo $\rightarrow F(1, m-u), 1-\alpha$ resp. $F(1, m-u), 1-\frac{\alpha}{N}$

PLÁNOVÁNÍ PRO DOSAŽENÍ OPTIMÁLNÍ PŘESNOSTI

- účel: sestavení modelu a určení nezbytné a dostatečné přesnosti měřeních dat pro dosažení optimální přesnosti řešení
- plánování může být provedeno před vlastním měřením \rightarrow výhoda!
- tři základní možnosti plánování:

a) dány kovarianční matice $\underline{C}_{\hat{x}}$ a \underline{C}_e - určit matice plánu \underline{A} (\underline{B})

b) dány matice $\underline{C}_{\hat{x}}$ a \underline{A} (či také \underline{B}) - určit matici \underline{C}_e

c) dána matice $\underline{C}_{\hat{x}}$ - určit matice \underline{A} (\underline{a} \underline{B}) a \underline{C}_e

- dva možné přístupy řešení: přímá metoda a zkusmo

PŘÍKLAD NÁVRHU PLÁNU

- problém ad b) : dány matice \underline{C}_x^0 a \underline{A} , řeš se matice \underline{C}_p

a) přímá metoda : kovarianční zákon $\underline{C}_p^0 = \underline{A} \underline{C}_x^0 \underline{A}^T$

a následně iterace $\underline{C}_p - \underline{C}_p \underline{L} \underline{C}_p = \underline{A} \underline{C}_x^0 \underline{A}^T$

b) metoda zkusmo : zkouší se různé matice \underline{A} a \underline{C}_p

(zvlášť či současně) až se dosáhne požadované \underline{C}_x^0 ,

v našem případě se zvolí \underline{C}_p^0 a určí se $\underline{C}_x^0 = (\underline{A}^T \underline{C}_p^0 \underline{A})^{-1}$

- celý postup se opakuje až \underline{C}_x^t (po t iteracích) odpovídá požadované \underline{C}_x^0 (současně lze také měnit matici \underline{A})

ÚLOHY S APRIORNÍMI ZNALOSTMI O ŘEŠENÝCH PARAMETRECH

- zpravidla existují apriorní informace o řešených parametrech \underline{x} :
- možný odhad na základě vnitřního počtu měření
- dvě možnosti volby matice C_x : subjektivní vs. objektivní
- důležité : znalost $\hat{\sigma}_{0,e}^2$ a $\hat{\sigma}_{0,x}^2$
- a) $\hat{\sigma}_{0,e}^2$ a $\hat{\sigma}_{0,x}^2$ jsou známy
- b) $\hat{\sigma}_{0,e}^2$ a $\hat{\sigma}_{0,x}^2$ jsou neznámy, ale stejné ($\hat{\sigma}_{0,e}^2 = \hat{\sigma}_{0,x}^2$)
- c) jedna z hodnot $\hat{\sigma}_{0,e}^2$ a $\hat{\sigma}_{0,x}^2$ není známa
- d) $\hat{\sigma}_{0,e}^2$ a $\hat{\sigma}_{0,x}^2$ nejsou známy a jsou různé ($\hat{\sigma}_{0,e}^2 \neq \hat{\sigma}_{0,x}^2$)

ŘEŠENÍ MODELU S APRIORNÍMI ZNALOSTMI 1/2

- matematický model $f(\underline{l}') = \underline{v}$, kde $\underline{l}' = [\underline{l}^T \mid \underline{x}_0^T]^T$

• řešení ve formě $\underline{B}'\underline{r}' = \underline{v}$, kde $\underline{B}' = [\underline{B} \mid \underline{A}]$
 $\underline{r}' = [\underline{r}^T \mid \underline{\delta}^T]$

• kovarianční matice $\underline{C}_{r'}$ =
$$\begin{bmatrix} \underline{C}_e & \underline{0} \\ \underline{0} & \underline{C}_x \end{bmatrix}$$

Za předpokladu $\underline{C}_{e_x} = \underline{0}$

- konkrétní řešení je možno odvodit pro 4 případy a) - d)
viz. další průmitka

ŘEŠENÍ MODELU S APRIORNÍMI ZNALOSTMI 2/2

$$\text{ad a), } \hat{\underline{\delta}} = -(\underline{N} + \underline{C}_x^{-1})^{-1} \underline{A}^T \underline{M} \underline{w}, \quad \hat{\underline{C}}_x = (\underline{N} + \underline{C}_x^{-1})^{-1}$$

$$\text{b), } \hat{\underline{\delta}} = -(\tilde{\underline{N}} + \underline{C}_x^{-1})^{-1} \underline{A}^T \tilde{\underline{M}} \underline{w}, \quad \hat{\underline{C}}_x = (\tilde{\underline{N}} + \underline{C}_x^{-1})^{-1}$$

$$\text{c), } \hat{\underline{\delta}} = -(\hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \tilde{\underline{N}} + \underline{C}_x^{-1})^{-1} \hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \underline{A}^T \tilde{\underline{M}} \underline{w}, \quad \hat{\underline{C}}_x = (\hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \tilde{\underline{N}} + \underline{C}_x^{-1})^{-1}$$

$$\text{d), } \hat{\underline{\delta}} = -(\hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \tilde{\underline{N}} + \hat{\zeta}_{0,x}^{-2} \underline{C}_x^{-1})^{-1} \hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \underline{A}^T \tilde{\underline{M}} \underline{w}, \quad \hat{\underline{C}}_x = (\hat{\zeta}_{0,e}^{-2} \tilde{\underline{N}} + \hat{\zeta}_{0,x}^{-2} \underline{C}_x^{-1})^{-1}$$

$$\text{kde } \underline{N} = (\underline{A}^T \underline{C}_e^{-1} \underline{A})^{-1}, \quad \underline{M} = (\underline{B} \underline{C}_e \underline{B}^T)^{-1}$$

a $\tilde{\underline{N}}, \tilde{\underline{M}}$... forma matic \underline{N} a \underline{M} při reznámé $\zeta_{0,e}^2$

• Srovnání s MNC: $\hat{\underline{\delta}} = -\tilde{\underline{N}} \underline{A}^T \tilde{\underline{M}} \underline{w}, \quad \hat{\underline{C}}_x = \hat{\zeta}_{0,x}^2 \tilde{\underline{N}}^{-1}$

ÚLOHY S PODMÍNKAMI

1/2

- více informací o řešených parametrech než je možno obsáhnout matematickým modelem \rightarrow další model:

$$\underline{f}(\underline{l}, \underline{x}) = \underline{v}, \quad \underline{f}_c(\underline{x}) = \underline{v}$$

$$\left. \begin{array}{l} f \dots \text{hlavní model} : \dim f = m \\ f_c \dots \text{model podmínky} : \dim f_c = m_c \end{array} \right\} m_c \leq m$$

- dva typy podmínek:

- a) absolutní ... matematické či fyzikální zákony
- b) váhové ... formule na základě měření

ÚLOHY S PODMÍNKAMI

2/2

- linearizace matematických modelů:

$$\underline{A} \underline{s} + \underline{B} \underline{r} + \underline{w} = \underline{v}$$

$$\underline{D} \underline{s} + \underline{w}_c = \underline{v}$$

dimenze = $m + m_c$

- řešení pro \underline{s} : variační funkce

$$\phi = \underline{r}^T \underline{C}^{-1} \underline{r} + 2 \underline{k}^T (\underline{A} \underline{s} + \underline{B} \underline{r} + \underline{w}) + 2 \underline{k}_c^T (\underline{D} \underline{s} + \underline{w}_c)$$

- řešení pro podmínku $\min_{\underline{r}, \underline{s}} \phi(\underline{r}, \underline{s}) \Rightarrow \hat{\underline{s}}, \hat{\underline{r}}$

- korelaty $\underline{k}, \underline{k}_c$

ŘEŠENÍ MODELU S PODMÍNKAMI

- min $\phi \rightarrow$ odvození normálních rovnic :

$$\begin{bmatrix} \underline{N} & \underline{D}^T \\ \underline{D} & \underline{0} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{\underline{\delta}} \\ \hat{\underline{k}}_c \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \underline{u} \\ \dots \\ \underline{w}_c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \underline{b} \\ \dots \\ \underline{b}_1 \end{bmatrix}$$

- eliminací : $\underline{N} \hat{\underline{\delta}} + \underline{D}^T \hat{\underline{k}}_c + \underline{u} = \underline{b}$

$$\hat{\underline{\delta}} = - \underline{N}^{-1} \underline{u} - \underline{N}^{-1} \underline{D}^T (\underline{D} \underline{N}^{-1} \underline{D}^T)^{-1} (\underline{w}_c - \underline{D} \underline{N}^{-1} \underline{u})$$

vliv modelu s podmínkami

- zpětnou substitucí je možno odvodit $\hat{\underline{r}}$ \checkmark zvlášť pro \underline{f} a \underline{f}_c
kombinace --||--

KOVARIANČNÍ MATICE ŘEŠENÍ MODELU S PODMÍNKAMI

- řešení modelu s podmínkou lze přepsat do tvaru

$$\hat{\underline{\delta}} = - [\underline{N}^{-1} - \underline{N}^{-1} \underline{D}^T (\underline{D} \underline{N}^{-1} \underline{D}^T)^{-1} \underline{D} \underline{N}^{-1}] \underline{u} + \text{konst.}$$

- aplikaci kovariančního zátona :

$$\underline{C}_{\hat{\underline{\delta}}} = \underline{N}^{-1} - \underline{N}^{-1} \underline{D}^T (\underline{D} \underline{N}^{-1} \underline{D}^T) \underline{D} \underline{N}^{-1}$$

Uliv modelu s podmínkou

- řešení modelu s podmínkami :

- počítat $\hat{\underline{\delta}}$ přímo kombinací modelu f a f_c
- počítat řešení pro $\hat{\underline{\delta}}$ z modelu f a opravu z f_c

ÚLOHY SE SINGULARITAMI

- singularní matematické modely ($\det \underline{N} = 0$) :
- špatně formulovaný matematický model
- málo či nevhodná měření, příliš mnoho nezávislých
- možná detekce problému : defekt matice \underline{A} ($\tilde{c} \ \underline{N}$)

hodnost $\underline{A} =$ hodnost $\underline{N} < \underline{u} \Rightarrow$ singularita

- numerické problémy i v případě, že $\det \underline{N} \neq 0$,
ale $\det \underline{N} \rightarrow 0$... špatně podmíněná úloha
(léčba ? \rightarrow úprava modelu - regularizace)

ŘEŠENÍ ÚLOHY SE SINGULARITAMI 1/2

- defekt matice \underline{N} : $\text{def } \underline{N} = u - \text{hodnost } \underline{N} = u - d$

\Rightarrow model má nekonečně mnoho řešení :

- prvních $(u-d)$ neznámých určeno jako funkce dalších d nezn.
- všechny neznámé určeny jako funkce d neznámých
- zavedení dodatečných podmínek :

např.

$$\left. \begin{array}{l} \underline{A} \rightarrow [\underline{A} \vdots \underline{D}]^T \\ \underline{N} \rightarrow \left[\begin{array}{c} \underline{N} \\ \underline{D} \end{array} \right] \begin{array}{c} \underline{D}^T \\ \underline{0} \end{array} \right\} \text{hodnost} \geq u$$

ŘEŠENÍ ÚLOHY SE SINGULARITAMI 2/2

- úloha pro hodnotu $[\underline{A} \mid \underline{D}]^T = \text{hod } \underline{A} + \text{hod } \underline{D} = (u-d) + d$

-> minimálně podmíněná úloha s vnitřní podmínkou

$$\underline{A} \underline{D}^T = \underline{0}$$

- řešení úlohy

$$\begin{bmatrix} \underline{\hat{s}} \\ \vdots \\ \underline{\hat{e}}_c \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} \underline{N} \mid \underline{D}^T \\ \vdots \\ \underline{D} \mid \underline{0} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \underline{u} \\ \vdots \\ \underline{w}_c \end{bmatrix}$$

- eliminací :

$$\underline{\hat{s}} = - \underbrace{\left[\underline{N} + \underline{K} \underline{D}^T (\underline{D} \underline{D}^T)^{-1} \underline{D} \right]^{-1} \left[\underline{I} - \underline{D}^T (\underline{D} \underline{D}^T)^{-1} \underline{D} \right] \underline{u}}$$