

# Landmålingens fejlteori

## Repetition - Fordeling af slutfejl

### Lektion 8

Torben Tvedebrink - [tvede@math.aau.dk](mailto:tvede@math.aau.dk)  
<http://www.math.aau.dk/~tvede/teaching/L4>

Institut for Matematiske Fag  
Aalborg Universitet

15. maj 2008

# Fordeling af slutfejl

Betragt en situation hvor vi ved at summen af vores observationer skal være lig en kendt værdi  $x_0$ . Dette kunne eksempelvis være:

- $x_0 = 200$  gon, hvor vores målinger er vinkler i en trekant.
- $x_0 = 0$  mm, hvor vi nivellerer i et *lukket* net, dvs. slut- og startpunkt er det samme.
- $x_0 = H_2 - H_1$ , hvor målinger er for at bestemme kote til et punkt (eksempel fra sidste gang).
- ...

I dag viser vi generelt hvorledes slutfejlen  $r$  fordeles.

# Model

Vi har  $X_1, \dots, X_n$  uafhængige stokastiske variable.

Der gælder at  $\mathbb{E}(X_i) = \mu_i$  for alle  $i = 1, \dots, n$ .

Målingerne er ikke nødvendigvis af samme nøjagtighed, dvs  $\mathbb{V}(X_i) = \sigma_i^2$ .  
Vi bruger derfor vægtrelationen så vægtene  $p_i$  opfylder

$$\sigma_0^2 = p_1\sigma_1^2 = p_2\sigma_2^2 = \dots = p_n\sigma_n^2.$$

Det betyder således at

$$\sigma_i^2 = \frac{\sigma_0^2}{p_i} \quad \text{for alle } i = 1, \dots, n.$$

Fra vores viden om forsøget ved vi at middelværdierne skal summere sammen til  $x_0$ ,

$$\mu_1 + \mu_2 + \dots + \mu_n = x_0.$$

Fx. skal vinklerne i en trekant  $\alpha + \beta + \gamma = 200$  gon.

# Slutfejlen $r$

Vi observerer  $x_1, \dots, x_n$  ved opmåling (fx. vinkler eller højde forskelle). Der skal ligeledes gælde at disse værdier summere sammen til  $x_0$ . Pga målefejl er dette *ikke muligt* - derfor indføres slutfejlen  $r$ :

$$x_1 + x_2 + \dots + x_n + r = x_0.$$

Fx. skal vores målinger af vinklerne i en trekant opfylde de tilsammen giver 200 gon. Hvis vi har observeret

$x_1$	70 gon
$x_2$	90 gon
$x_3$	43 gon
Sum	203 gon

Kan vi bestemme  $r$  til at være

$$r = x_0 - (x_1 + x_2 + x_3) = 200 - 203 = -3 \text{ gon.}$$

# Estimat af $\mu_i$

Til at estimere  $\mu_i$  kan vi bruge den direkte observation  $x_i$  samt den indirekte observation  $x_0 - (x_1 + \dots + x_{i-1} + x_{i+1} + \dots + x_n) = x_i + r$ .

Vi kan bestemme variansen af de to bidrag til vores estimat:

$$\mathbb{V}(X_i) = \sigma_i^2$$

$$\mathbb{V}(x_0 - (X_1 + \dots + X_{i-1} + X_{i+1} + \dots + X_n)) = \sigma_+^2 - \sigma_i^2,$$

hvor  $\sigma_+^2 = \sigma_1^2 + \dots + \sigma_n^2$ .

# Vægte

Vægtrelationen skal være opfyldt:

$$p_1 \sigma_i^2 = p_2 (\sigma_+^2 - \sigma_i^2)$$

Vi vælger

$$p_1 = \frac{\sigma_+^2}{\sigma_i^2} \quad \text{og} \quad p_2 = \frac{\sigma_+^2}{\sigma_+^2 - \sigma_i^2}$$

Det betyder at  $p_+ = p_1 + p_2$  er givet ved

$$p_+ = \frac{\sigma_+^2}{\sigma_i^2} + \frac{\sigma_+^2}{\sigma_+^2 - \sigma_i^2} = \frac{\sigma_+^2 (\sigma_+^2 - \sigma_i^2)}{\sigma_i^2 (\sigma_+^2 - \sigma_i^2)} + \frac{\sigma_+^2 \sigma_i^2}{\sigma_i^2 (\sigma_+^2 - \sigma_i^2)} = \frac{(\sigma_+^2)^2}{\sigma_i^2 (\sigma_+^2 - \sigma_i^2)}.$$

# Estimat af $\mu_i$ - fortsat

Til at estimere  $\mu_i$  anvendes det vægtede gennemsnit  $\bar{x}_i^*$ . På forrige slide bestemte vi vægtene  $p_1$  og  $p_2$  til observationerne  $x_i$  og  $x_i + r$ ,

$$\begin{aligned}\bar{x}_i^* &= \frac{p_1}{p_+}x_i + \frac{p_2}{p_+}(x_i + r) \\ &= \frac{p_1 + p_2}{p_+}x_i + \frac{p_2}{p_+}r \\ &= x_i + \frac{p_2}{p_+}r.\end{aligned}$$

Vi kigger nu nærmere på  $\frac{p_2}{p_+}$ ,

$$\frac{p_2}{p_+} = \frac{\frac{\sigma_+^2}{\sigma_+^2 - \sigma_i^2}}{\frac{(\sigma_+^2)^2}{\sigma_i^2(\sigma_+^2 - \sigma_i^2)}} = \frac{\sigma_+^2}{\sigma_+^2 - \sigma_i^2} \frac{\sigma_i^2(\sigma_+^2 - \sigma_i^2)}{(\sigma_+^2)^2} = \frac{\sigma_i^2}{\sigma_+^2}.$$

Dvs. slutfejlen fordeles efter andelen af den totale varians.

# Estimat af $\mu_i$ - take home message

Altså - til at estimere  $\mu_i$  anvendes det vægtede gennemsnit  $\bar{x}_i^*$  som er givet ved

$$\bar{x}_i^* = x_i + \frac{\sigma_i^2}{\sigma_+^2} r.$$

Fordi  $\sigma_i^2 = \frac{\sigma_0^2}{p_i}$  (fra vægtrelationen) kan udtrykket simplificeres yderligere,

$$\bar{x}_i^* = x_i + \frac{\frac{\sigma_0^2}{p_i}}{\frac{\sigma_0^2}{p_1} + \dots + \frac{\sigma_0^2}{p_n}} r = x_i + \frac{\frac{1}{p_i}}{\frac{1}{p_1} + \dots + \frac{1}{p_n}} r.$$



# Fordeling af slutfejl i nivellement

Ved nivellering har vi tidligere vist at variansen på en højdemåling over en længde  $l$  er  $\mathbb{V}(H) = \sigma_k^2 l$ , hvor  $\sigma_k$  er kilometerspredningen.

Derfor er vægtene

$$p_i = \frac{1}{l_i} \quad \Leftrightarrow \quad \frac{1}{p_i} = l_i.$$

Dvs vores estimat for  $\mu_i$  (højdeforskel  $i$ ):

$$\bar{x}_i^* = x_i + \frac{\frac{1}{p_i}}{\frac{1}{p_1} + \dots + \frac{1}{p_n}} r = x_i + \frac{l_i}{l_1 + \dots + l_n} r.$$

Fra eksemplet med koten (lektion 7) havde vi  $\mu_1 = \mu_2 = \mu$ . Estimatet for  $\mu$  er således

$$\bar{x}_1^* = x_1 + \frac{l_1}{l_1 + l_2} r.$$

# Fordelingen af slutfejl i en trekant

På samme måde kan vi for en trekant let bestemme hvorledes slutfejlen skal fordeles. Antag vi måler vinklerne  $\alpha$ ,  $\beta$  og  $\gamma$  med samme nøjagtighed  $\sigma_v^2$ , men med et forskelligt antal satser.

Observation	Satser	Varians på middelsats	Vægt
$x_\alpha$	$k_\alpha$	$\frac{\sigma_v^2}{k_\alpha}$	$k_\alpha$
$x_\beta$	$k_\beta$	$\frac{\sigma_v^2}{k_\beta}$	$k_\beta$
$x_\gamma$	$k_\gamma$	$\frac{\sigma_v^2}{k_\gamma}$	$k_\gamma$

Estimatet af fx.  $\beta$  er derfor givet ved det vægtede gennemsnit  $\bar{x}_\beta^*$ ,

$$\bar{x}_\beta^* = x_\beta + \frac{\frac{1}{k_\beta}}{\frac{1}{k_\alpha} + \frac{1}{k_\beta} + \frac{1}{k_\gamma}} r.$$

Hvis antallet af satser er ens for alle vinkler får vi  $\bar{x}_\beta^* = x_\beta + \frac{1}{3}r$ .

# Dobbeltmålinger

Udgangspunktet er  $2n$  målinger hvor målingerne to og to måler samme størrelse, altså  $n$  forskellige størrelser i alt.

Eks.: siderne i et polygon hvor hver sidelængde måles to gange.

$$\begin{array}{ccccccc}
 X_{11} & X_{12} & X_{21} & X_{22} & \dots & X_{n1} & X_{n2} \\
 \downarrow & & \downarrow & & \dots & \downarrow & \\
 x_{11} & x_{12} & x_{21} & x_{22} & \dots & x_{n1} & x_{n2}
 \end{array}$$

De  $n$  forskellige størrelser har sande værdier  $\mu_1, \dots, \mu_n$ , og vi antager således

$$\mathbb{E}(X_{11}) = \mathbb{E}(X_{12}) = \mu_1 \quad \dots \quad \mathbb{E}(X_{n1}) = \mathbb{E}(X_{n2}) = \mu_n.$$

Ydermere antages målingerne uafhængige af hinanden og foretaget med samme målekvalitet, dvs. ens varians  $\sigma^2$ .

# Estimat af $\sigma^2$

Idet  $X_{i1}$  og  $X_{i2}$  måler samme størrelse  $\mu$  siger deres differens  $Y_i = X_{i1} - X_{i2}$  noget om målekvaliteten.

Da målekvaliteten antages at være ens for alle  $2n$  målinger, kan alle  $n$  par anvendes til at estimere  $\sigma^2$ .

Vi ved

$$\mathbb{E}(Y_i) = \mathbb{E}(X_{i1}) - \mathbb{E}(X_{i2}) = \mu - \mu = 0$$

$$\mathbb{V}(Y_i) = \mathbb{V}(X_{i1}) + \mathbb{V}(X_{i2}) = \sigma^2 + \sigma^2 = 2\sigma^2.$$

Dvs. vi kender den *sande* middelværdi af  $Y_i$ ,  $\mathbb{E}(Y_i) = \mu_{Y_i} = 0$ . Derfor er

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n (y_i - \mu_{Y_i})^2 = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n y_i^2 = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n (x_{i1} - x_{i2})^2$$

et estimat af  $\sigma^2$ , som er variansen på den enkelte måling.

# Approximativt konfidensinterval for $\sigma^2$

Idet vi kan estimere  $\sigma^2$  vha af  $\hat{\sigma}^2$  kan vi ligeledes konstruere et konfidensinterval for  $\sigma^2$ .

Vi har ikke gennemgået teorien for et eksakt konfidensinterval, men nedenstående er et approximativt 95%-konfidensinterval for  $\sigma$ ,

$$\left[ \hat{\sigma} - 1.96 \frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{2n}} ; \hat{\sigma} + 1.96 \frac{\hat{\sigma}}{\sqrt{2n}} \right].$$