ISTx1002 Usikkerhet og støy i målinger

Feilforplantning i målesystemer; Kalibrering

Stefanie Muff, Institutt for matematiske fag, NTNU Trondheim

Oktober 24 og 30, 2023

Plan for i dag (15:15-16:00) og mandag 15:15-16:00

- Tema 1: Feilforplantning i målesystemer
- Tema 2: Kalibrering

Pensum og læringsressurser

Husk lenken til den eksterne modulsiden:

https://wiki.math.ntnu.no/istx1002/2023h/start

Pensum del 2:

- Korte videoer: (by Charles H. A. Curry)
 - Målefunksjoner og kombinert standardavvik (7:08)
 - Kalibrering (5:06)
- Denne forelesningen
- Disse slides med alle notater og beregninger som er vist fram

Målesystemer

Et **målesystem** beskriver en sammenheng mellom én eller flere inngangsstørrelser og den størrelsen vi egentlig vi måle.

Eksempel:

 Vi skal måle volumet til en gjenstand som er en sylinder med høyde h og diameter d. Volumet er gitt ved

$$V(d,h)=\pi d^2h\ .$$

• Målefunksjonen defineres som V(d, h) og ses som funksjon av variablene d og h.

Feilforplantning i målesystemer

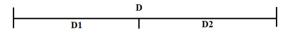
Vi har sett på standard usikkerhet i en eneste variabel. Nå skal vi gjøre ting litt mer kompliserte:

- 1) Usikkerhet i en lineær målefunksjon av flere variabler
- 2) Usikkerhet i en ikke-lineær $\mathit{målefunksjon}$ av en variabel f(X)
- 3) Usikkerhet i en ikke-lineær målefunksjon av flere variabler f(X,Y) for ukorrelerte $X,\,Y$
- 4) Usikkerhet i en ikke-lineær målefunksjon av flere variabler f(X,Y) for korrelerte X,Y

Kombinert standard usikkerhet (eller "feilforplantning")

Eksempler:

• Mål summen av flere deler $(X_1, X_2,...)$, slik at du tar $X_1 + X_2 + ... + X_n$ (oppgave 3a og b i prosjektet).



• Mål lengde (l) og bredde (b) til en rektangel og beregn arealet $A = f(l, b) = l \cdot b$ (oppgave 3c-e i prosjektet).

Bredde (b)

Areal (A)

Lengde (I)

- Mål en størrelse X, men så er du interessert i en transformert versjon, for eksempel X^2 (tenk at du vil måle arealeat til en firkant).
- Mål masse m og hastighet v av et objekt og beregn bevegelsesenergi $f(m, v) = \frac{1}{2}mv^2$.

Og alle størrelser vi måler har forskjelle grader av usikkerhet som "forplanter" seg videre til den endelige størrelsen vi egentlig vil måle.

1) Lineære kombinasjoner av variabler

Problemstilling: Vi har to variabler, X_1 og X_2 , som måler steglengden til to forskjellige personer. Vi vet at de typiske steglengdene er $\mu_1=75\mathrm{cm}$ og $\mu_2=82\mathrm{cm}$ med standard usikkerhet $u(X_1)=6$ og $u(X_2)=9\mathrm{cm}$. Vi antar steglengdene er uavhengige $(\mathrm{Cov}(X_1,X_2)=0)$.

- a) Hva er forventningsverdien og standard usikkerheten i summen av 5 uavhengige steg gått av person 1?
- b) Hva er standard usikkerheten i gjennomsnittig steglengde til de to personene?

Generell regel:

For en kombinert størrelse

$$Y=f(X_1,\dots,X_n)=a_1X_1+a_2X_2+\dots+a_nX_n$$

kan vi beregne variansen som

$$\begin{split} \operatorname{Var}(Y) = & a_1^2 \operatorname{Var}(X_1) + a_2^2 \operatorname{Var}(X_2) + \ldots + a_n^2 \operatorname{Var}(X_n) \\ & + 2 \sum_{i=1}^{n-1} \sum_{j=i+1}^n \operatorname{Cov}(X_i, X_j) \; . \end{split}$$

Husk: $Var(X) = u^2(X)$, fordi standard usikkerheten er bare standardavviket av størrelsen.

| Nå kan vi beregne løsningen for problemstillingen ovenfor: |
|--|
| |
| |
| |

2) Transformert versjon av en variabel

Problemstilling: Du måler lengden X til en firkant med 55cm (nøyaktigheten er bare 1cm), og så vil du beregne arealet til firkanten. Hva er standard usikkerheten i arealmålingen?

• 55cm med en standard usikkerhet (standardavvik) som er firkantfordelt, og derfor...

 \bullet Men hvordan bruker vi
 det når vi må gange X med seg selv...?

Usikkerheten i en transformert variabel f(X)

Generell regel:

Når vi har en variabel X som vi kan måle og vet usikkerheten u(X), men vi er interessert i en transformert version f(X) (for eksempel $f(X) = X^2$, $\log(X)$,...), kan vi bruke det følgende:

Trick: Taylor approximasjon

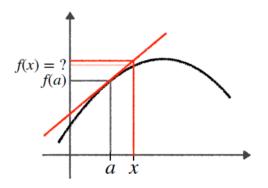
For en gitt måleverdi μ har vi omtrent

$$\begin{split} f(X) &\approx f(\mu) + f'(\mu)(X - \mu) \\ &= \underbrace{\left[f(\mu) - f'(\mu)\mu\right]}_{a} + \underbrace{f'(\mu)}_{b} \cdot X \end{split}$$

Derfor har vi omtrent

$$\operatorname{Var}(f(X)) = \underbrace{f'(\mu)^2}_{b^2} \cdot \underbrace{\operatorname{Var}(X)}_{u^2(X)} \ .$$
 Eller: $u(f(X)) = \sqrt{f'(\mu)^2 \cdot u^2(X)}$.

Visualisering: Taylor approximasjon i 1 dimension:



$$f(x) \approx f(a) + f'(a) \cdot (x - a)$$

f'(a) heter følsomhet eller følsomhetsfaktor.

| Nå kan vi beregne arealet og approximert usikkerhet til arealet for firkanten: | |
|--|--|
| | |
| | |
| | |



3) Ikke-lineær kombinasjon av flere variabler $f(X_1, X_2)$, med ukorrelerte X_1, X_2

Problemstilling: Vi vil beregne bevegelsesenergi til et objekt og måler

- masse $m_0 = 0.45, u(m) = 0.01kg$
- hastighet $v_0 = 10.8, u(v) = 0.05m/s$

Hva er usikkerheten i den beregnete begevelsesenergien?

$$f(m,x) = \frac{1}{2}mv^2$$

Hvordan går vi frem i flere dimensioner?

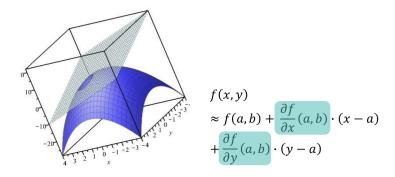
Generell regel:

Trick: Taylor approximasjon (igjen) for flere dimensioner

For gitte måleverdier μ_1 og μ_2 av en funksjon $f(X_1,X_2)$ har vi omtrent

$$\begin{split} f(X_1, X_2) &\approx f(\mu_1, \mu_2) \\ &+ \underbrace{\frac{\partial f}{\partial X_1}(\mu_1, \mu_2)}_{a}(X_1 - \mu_1) + \underbrace{\frac{\partial f}{\partial X_2}(\mu_1, \mu_2)}_{b}(X_2 - \mu_2) \end{split}$$

Visualisering: Taylor approximasjon 2 dimensioner:



 $\frac{\partial f}{\partial x}(a,b)$ og $\frac{\partial f}{\partial y}(a,b)$ heter følsomhet
 eller følsomhetsfaktorer.

Og derfor er

$$\operatorname{Var}(f(X_1,X_2)) \approx \underbrace{\left(\frac{\partial f}{\partial X_1}(\mu_1,\mu_2)\right)^2} \operatorname{Var}(X_1) + \underbrace{\left(\frac{\partial f}{\partial X_2}(\mu_1,\mu_2)\right)^2} \operatorname{Var}(X_2)$$

$$\rightarrow u(f(Y \mid Y)) \sim \sqrt{a^2 \text{Ver}(Y) + b^2 \text{Ver}(Y)}$$

$$\Rightarrow u(f(X_1, X_2)) \approx \sqrt{a^2 \text{Var}(X_1) + b^2 \text{Var}(X_2)}$$

Nå kan vi beregne bevegelsesenergien og approximert usikkerhet:



4) Ikke-lineær kombinasjon av flere variabler f(X, Y), med korrelerte X, Y

Generell regel:

$$\begin{split} \operatorname{Var}(f(X_1, X_2)) &\approx \left(\frac{\partial f}{\partial X_1}(\mu_1, \mu_2)\right)^2 \operatorname{Var}(X_1) \\ &+ \left(\frac{\partial f}{\partial X_2}(\mu_1, \mu_2)\right)^2 \operatorname{Var}(X_2) \\ &+ 2 \cdot \frac{\partial f}{\partial X_1} \frac{\partial f}{\partial X_2} u(X_1, X_2) \ , \end{split}$$

hvor
$$u(X_1, X_2) = u(X_1)u(X_2)Cor(X_1, X_2)$$
.

Det må dere ikke lære utenat.

Men husk: sterkere korrelasjoner mellom X_1 og X_2 betyr større avvik fra tilfelle 3) hvor vi hadde uavhengige variabler.

Kalibrering – grunnlegende idé

- Prosessen hvor vi presiserer forhold mellom målte og ekte verdier (eller nominell og ekte verdi).
- Retting av systematisk feil, for eksempel i et måleinstrument.
- For å kalibrere, sammenligner vi resultatene av målinger fra et instrument med verdier fra en annen kilde som vi vet er mer nøyaktig (3-5 ganger nøyaktigere).
- Eksempler: Mål en kjent kilde på 100V, en kjent lengde på 10m eller en kjent vekt på 1kg.

Kalibrering eksempel: Voltmeter

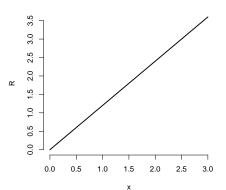
Vi måler en kjent kilde på $100\mathrm{V}$ med to voltmetere, 10 ganger hver:

| | Α | В |
|---------------|-------|-------|
| 1 | 100,5 | 90,0 |
| 2 | 95,5 | 92,0 |
| 3 | 101,5 | 91,5 |
| 4 | 104,0 | 90,5 |
| 5 | 100,5 | 89,5 |
| 6 | 103,0 | 90,0 |
| 7 | 99,5 | 91,0 |
| 8 | 101,0 | 89,5 |
| 9 | 98,5 | 88,5 |
| 10 | 103,0 | 92,0 |
| gjennomsnitt | 100,7 | 90,45 |
| standardavvik | 2,49 | 1,17 |

- Hva vet vi nå om de to voltmetere? Hva ville du gjort hvis du må bruke en av disse to voltmetere?
- Hva er usikkerheten i de to estimatene av systematisk feil?
- Hvilket voltmeter vil du heller bruke, og hvorfor?
- Hvordan går du frem hvis du egentlig vil måle en spenning på omtrent 200V eller 25V med en av de to voltmetere?

Kalibreringskurver

- Det er mulig at samme voltmeter som underestimerer når den skulle måle 100V, er mye nærmere den ekte verdien når den skulle måle 200V.
- Mer generelt måler vi en størrelse R som har en lineær sammenheng med en størrelse x vi er interessert i.



• Kalibreringskurven kan beskrives som

$$R = k \cdot x$$
,

hvor k skal estimeres, eller

$$R = a + k \cdot x$$

hvis response ikke kan antas a være lik når x = 0.

• Når vi kan anta at R er normalfordelt, kan vi bruke minste kvadratsumme (lineær regresjon) for å finne k.

Eksempel 1: Kalibrering av et lodd

Her regner vi eksempelet for kalibrering av et lodd:



Et lodd med ukjent masse M_x på ca $10{\rm g}$ skal kalibreres mot et $10{\rm g}$ referanselodd.

- 1. Referanseloddet hadde ved siste kalibreringen massen $M_r=10.005g$ og er antatt normalfordelt med standardavvik av 22.5mg.
- 2. Mulig drift i referanseloddets masse siden kalibreringen: $\delta M_r=0$ med maksimal $\pm 15.5mg$.
- 3. Målt differanse: Ukjent lodd referanselodd: Ved 20 gjennomtatte målinger er gjennomsnitt $M_{diff}=20mg$ med standardavvik S=64.6mg, og derfor er standardavviket for middelverdien $S/\sqrt{20}=14.4mg$.

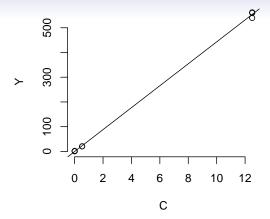
Oppgave: Angi et godt estimat for verdien av det ukjente loddet og standard usikkerheten til den verdien.

Løsning:

Eksempel 2: Kalibreringskurve

Vi er interessert i konsentrasjonen C av en radioaktiv stoff i en bergart. Siden det er vanskelig å måle den direkte, kan vi måle radon (en radioaktiv gass) som dannes av stoffen i bergarten. For å finne ut på relasjonen mellom konsentrasjon i steinen (C) og radon i luften (Y), måler vi åtte ganger strålingsintensiteten i tre kjente konsentrasjoner av uran:

| prøve | Y_i | C_i |
|-------|-------|--------|
| 1 | 0.64 | 0.0036 |
| 2 | 0.67 | 0.0036 |
| 3 | 2.19 | 0.0036 |
| 4 | 20.35 | 0.53 |
| 5 | 20.80 | 0.53 |
| 6 | 539.4 | 12.5 |
| 7 | 560.2 | 12.5 |
| 8 | 562.4 | 12.5 |



Vi kan tilpasse en lineær regresjonslinje:

$$Y = k \cdot C$$
med estimert $\hat{k} = 44.36$ og $sd(\hat{k}) = u(\hat{k}) = 0.45.$

Anta vi har målt en spesifisk stråle
intensitet y=120 i luften. Så vil vi vite to ting:

- 1) Hva er den estimerte konsentrasjonen i bergarten?
- 2) Hva er standard usikkerheten i estimatet?

Løsning:

1)

$$\hat{c} = \frac{y}{\hat{k}} = \frac{120}{44.36} = 2.71$$

2) Usikkerheten er litt mer vanskelig å bestemme, og det finnes mer teoretiske og mer empiriske måter. Her gjør vi det empirisk og beregner forskjellen mellom de estimerte C_i verdiene med de observerte (det er et slags "residual", men for x-variablen istendenfor y)

$$W_i = \frac{Y_i}{\hat{k}} - C_i \ ,$$

og så tar vi standardavviket av alle $W_i,\, s = \sqrt{\frac{(W_i - \overline{W})^2}{n-1}} = 0.16$