

# Skriftlig Innlevering 4

1

Vi betrakter en skålvækt for veiging av prøver. Prøven med vekt  $\mu$  plasseres på en av skålene og lodd plasseres på den andre skålen til vektens arm er tilnærmet horisontal. Den kjente vekten av loddene er da tilnærmet prøvens vekt. Vi antar at den målte vekt er normalfordelt med forventningsverdi  $\mu$  og varians  $\sigma^2$  og at to forskjellige målinger er uavhengige.

a) Anta i dette punktet at  $\mu = 10$  gram og  $\sigma^2 = 0,2^2$  gram<sup>2</sup>.

Hva er sannsynligheten for at målt vekt skal være mer enn 10,2 gram? Hva er sannsynligheten for at målt vekt skal avvike fra  $\mu$  med mer enn 0,2 gram? Hva er sannsynligheten for at gjennomsnittet av to uavhengige målinger skal avvike fra  $\mu$  med mer enn 0,2 gram?

La  $X$  være den målte vekten

$$\begin{aligned} \bullet P(X > 10,2) &= 1 - P(X \leq 10,2) \\ &= 1 - P(Z \leq 1) \\ &= 1 - 0,8413 \end{aligned}$$

$$\underline{P(X > 10,2) = 0,1587} \quad \text{tabell}$$

Ønsker å standardisere  $X$ ,

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$

$$Z = \frac{10,2 - 10}{0,2} = 1$$

$$\bullet P(X < 9,8 \cup X > 10,2) = \underbrace{P(X < 9,8)}_{Z = \frac{X - \mu}{\sigma} = \frac{9,8 - 10}{0,2} = -1} + P(X > 10,2)$$

$$= P(Z < -1) + 0,1587$$

$$\text{kontinuerlig} \rightarrow = P(Z \leq -1) + 0,1587$$

$$= 0,1587 + 0,1587$$

$$\bullet \underline{P(X < 9,8 \cup X > 10,2) = 0,3174} \quad \text{tabell}$$

$$\bullet P(\bar{X} < 9,8 \cup \bar{X} > 10,2) = P(\bar{X} < 9,8) + P(\bar{X} > 10,2)$$

$$= P(Z < -1,41) + P(Z > 1,41)$$

$$\text{kontinuerlig} \rightarrow = P(Z \leq -1,41) + 1 - P(Z \leq 1,41)$$

$$= 0,0793 + 1 - 0,9207$$

$$\Rightarrow \underline{P(\bar{X} < 9,8 \cup \bar{X} > 10,2) = 0,1586}$$

$$\bar{X} = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^2 X_i$$

Sentralgrenseteoremet

$$\bar{X} = 9,8 \Rightarrow Z = \frac{9,8 - 10}{\sqrt{\frac{0,2^2}{2}}} = -\sqrt{2} = -1,41$$

$$X = 10,2 \Rightarrow Z = \frac{10,2 - 10}{\sqrt{\frac{0,2^2}{2}}} = \sqrt{2} = 1,41$$

Det er kommet inn to prøver som begge skal veies, prøve A og prøve B. La  $\mu_A$  og  $\mu_B$  betegne sann vekt av prøvene. Det er foreslått å estimere vekten av prøve A og B på to forskjellige måter:

1. Vel først prøve A og la  $X_1$  betegne resultatet. Vel deretter prøve B og la  $X_2$  betegne resultatet. Bruk følgende estimatorer for  $\mu_A$  og  $\mu_B$ ,

$$\hat{\mu}_A = X_1, \quad \text{og} \quad \hat{\mu}_B = X_2. \quad (1.1)$$

2. Vel først summen av prøvene  $A + B$  ved å plassere begge prøvene på samme vektskål og la  $Y_1$  betegne resultatet. Vel deretter differansen av prøvene  $A - B$  ved å plassere prøvene på hver sin vektskål og la  $Y_2$  betegne resultatet. Bruk følgende estimatorer for  $\mu_A$  og  $\mu_B$ ,

$$\hat{\mu}_A = (Y_1 + Y_2)/2, \quad \text{og} \quad \hat{\mu}_B = (Y_1 - Y_2)/2. \quad (1.2)$$

- b) Finn forventningsverdi og varians til  $\hat{\mu}_A$ ,  $\hat{\mu}_B$ ,  $\tilde{\mu}_A$  og  $\tilde{\mu}_B$ . Hvilken fremgangsmåte vil du foretrekke til å estimere vekten av prøve A og B, og hvorfor?

For  $\hat{\mu}_A$  og  $\hat{\mu}_B$  er det logisk at:

Metode 1

$$\begin{cases} E[\hat{\mu}_A] = E[X_1] = \mu_A \\ \text{Var}[\hat{\mu}_A] = \text{Var}[X_1] = \sigma^2 \\ E[\hat{\mu}_B] = E[X_2] = \mu_B \\ \text{Var}[\hat{\mu}_B] = \text{Var}[X_2] = \sigma^2 \end{cases}$$

I tillegg er variansen for alle målinger like (kommer fra vekten)  
 $\Rightarrow \text{Var}[Y_1] = \text{Var}[Y_2] = \sigma^2$

Metode 2

$$E[\tilde{\mu}_1] = E\left[\frac{Y_1 + Y_2}{2}\right] = \frac{1}{2} (E[Y_1] + E[Y_2]) = \frac{1}{2} (\mu_A + \mu_B + \mu_A + \mu_B) = \underline{\underline{\mu_A}}$$

↑  
uavhengige  
målinger,  
lineær funksjon

$$\text{Var}[\tilde{\mu}_1] = \text{Var}\left[\frac{Y_1 + Y_2}{2}\right] = \frac{1}{4} (\text{Var}[Y_1] + \text{Var}[Y_2]) = \frac{1}{4} (\sigma^2 + \sigma^2) = \underline{\underline{\frac{\sigma^2}{2}}}$$

$$E[\tilde{\mu}] = E\left[\frac{Y_1 - Y_2}{2}\right] = \frac{1}{2} (E[Y_1] - E[Y_2]) = \frac{1}{2} (\mu_A + \mu_B - (\mu_A + \mu_B)) = \underline{\underline{\mu_B}}$$

↑  
uavhengige  
målinger,  
lineær funksjon

$$\text{Var}[\tilde{\mu}] = \text{Var}\left[\frac{Y_1 - Y_2}{2}\right] = \frac{1}{4} (\text{Var}[Y_1] + \text{Var}[Y_2]) = \frac{1}{4} (\sigma^2 + \sigma^2) = \underline{\underline{\frac{\sigma^2}{2}}}$$

↑  $\text{Var}[X \cdot Y] = \text{Var}[X] \cdot \text{Var}[Y] = \text{Var}[1 \cdot Y] = \text{Var}[X] + (-1) \cdot \text{Var}[Y] = \text{Var}[X] + \text{Var}[Y]$

Jeg ville valgt fremgangsmåte 2, begge er forventningsrette, men variansene i metode 2 er lavere.

2

En fabrikk produserer kabel og en gang i blant oppstår det feil på den produserte kabelen. La  $Z$  betegne lengden (i kilometer) på kabelen mellom to etterfølgende feil. Vi skal anta at feilene oppstår uavhengig av hverandre, dvs. at påfølgende observasjoner av  $Z$  langs kabelen,  $Z_1, Z_2, Z_3, \dots$ , er uavhengige stokastiske variable.

Av erfaring vet en at lengden mellom to etterfølgende feil er eksponensialfordelt med parameter  $\lambda$ , dvs.  $Z$  har sannsynlighetstetthet

$$f(z; \lambda) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda z} & \text{for } z > 0, \\ 0 & \text{ellers} \end{cases}$$

og kumulativ fordelingsfunksjon

$$F(z; \lambda) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda z} & \text{for } z > 0, \\ 0 & \text{ellers.} \end{cases}$$

a) Anta i dette punktet at  $\lambda = 0.05$ .

Hva er sannsynligheten for at lengden mellom to etterfølgende feil er mer enn 10 kilometer?

Dersom man har observert at de første 10 kilometrene er feilfrie, hva er da sannsynligheten for at også de neste 10 kilometrene er feilfrie?

$$\begin{aligned} P(Z > 10) &= 1 - P(Z \leq 10) \\ &= 1 - F(10; 0.05) \\ &= 1 - (1 - e^{-0.05 \cdot 10}) \\ &= e^{-0.5} \approx 0.607 \end{aligned}$$

$$\underline{P(Z > 10) = 0.607}$$

$$\begin{aligned} P(Z > 20 | Z > 10) &= \frac{P(Z > 20 \cap Z > 10)}{P(Z > 10)} = \frac{P(Z > 20)}{P(Z > 10)} \\ &= \frac{e^{-0.05 \cdot 20}}{e^{-0.05 \cdot 10}} = \frac{e^{-1}}{e^{-0.5}} = e^{-0.5} \approx 0.607 \end{aligned}$$

$$\underline{P(Z > 20 | Z > 10) = 0.607}$$

Av erfaring vet en at lengden mellom to etterfølgende feil er eksponensialfordelt med parameter  $\lambda$ , dvs.  $Z$  har sannsynlighetstetthet

$$f(z; \lambda) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda z} & \text{for } z > 0, \\ 0 & \text{ellers} \end{cases}$$

og kumulativ fordelingsfunksjon

$$F(z; \lambda) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda z} & \text{for } z > 0, \\ 0 & \text{ellers.} \end{cases}$$

a) Anta i dette punktet at  $\lambda = 0.05$ .

Hva er sannsynligheten for at lengden mellom to etterfølgende feil er mer enn 10 kilometer?

Dersom man har observert at de første 10 kilometrene er feilfrie, hva er da sannsynligheten for at også de neste 10 kilometrene er feilfrie?

$$\begin{aligned}
 P(M=m) &= P(m \leq Z < m+1) \\
 &= P(Z < m+1) - P(Z < m) \\
 &= F(m+1; \lambda) - F(m; \lambda) \\
 &= 1 - e^{-\lambda(m+1)} - (1 - e^{-\lambda m}) \\
 &= e^{-\lambda m} - e^{-\lambda(m+1)} \\
 &= e^{-\lambda m} - e^{-\lambda m} \cdot e^{-\lambda}
 \end{aligned}$$

$$\underline{\underline{P(M=m) = (1 - e^{-\lambda}) e^{-\lambda m} \quad \square}}$$

c) Bestem sannsynlighetsmaksimeringsestimatoren (SME) for  $\lambda$  basert på  $n$  observasjoner  $M_1, M_2, \dots, M_n$ .

$Z_i$  er uavhengige variable  $\Rightarrow M_i$  er uavhengige variable

$$\text{Simultanfordelingen: } f(m_1, m_2, \dots, m_n; \lambda) = \prod_{i=1}^n f_m(m_i; \lambda) = (1 - e^{-\lambda})^n e^{-\lambda(m_1 + m_2 + \dots + m_n)}$$

Likelihoodsfunksjonen

$$L(\lambda) = f(m_1, m_2, \dots, m_n; \lambda) = (1 - e^{-\lambda})^n e^{-\lambda(m_1 + m_2 + \dots + m_n)}$$

$$\ln L(\lambda) = n \ln(1 - e^{-\lambda}) + \ln(e^{\lambda m_1} \cdot e^{\lambda m_2} \cdot \dots \cdot e^{\lambda m_n})$$

$$\ln L(\lambda) = n \ln(1 - e^{-\lambda}) - \lambda \sum_{i=1}^n m_i$$

$$\frac{d}{d\lambda} \ln L(\lambda) = \frac{n \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} - \sum_{i=1}^n m_i = 0$$

$$\frac{n \cdot e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} = \sum_{i=1}^n m_i$$

$$n \cdot e^{-\lambda} = \sum_{i=1}^n m_i - e^{-\lambda} \sum_{i=1}^n m_i$$

$$e^{-\lambda} (n + \sum_{i=1}^n m_i) = \sum_{i=1}^n m_i$$

$$e^{-\lambda} = \frac{\sum_{i=1}^n m_i}{n + \sum_{i=1}^n m_i} \quad / \ln$$

$$-\lambda \ln e = \ln \left( \frac{\sum_{i=1}^n m_i}{n + \sum_{i=1}^n m_i} \right) = \ln \left( \sum_{i=1}^n m_i \right) - \ln \left( n + \sum_{i=1}^n m_i \right)$$

$$\lambda = \ln \left( n + \sum_{i=1}^n m_i \right) - \ln \left( \sum_{i=1}^n m_i \right)$$


---

Sjekker om det er maks

$$\frac{d^2}{d\lambda^2} \ln L(\lambda) = n \cdot \frac{-e^{-\lambda}(1-e^{-\lambda}) - (e^{-\lambda} \cdot e^{-\lambda})}{(1-e^{-\lambda})^2} = n \cdot \frac{-e^{-\lambda} + (e^{-\lambda})^2 - (e^{-\lambda})^2}{(1-e^{-\lambda})^2}$$

$$= \frac{-ne^{-\lambda}}{(1-e^{-\lambda})^2} < 0 \text{ for alle } \lambda$$

$\Rightarrow$  fant maksimumspunkt

Dermed er SME:

$$\hat{\lambda} = \ln \left( n + \sum_{i=1}^n M_i \right) - \ln \left( \sum_{i=1}^n M_i \right)$$


---

3

I en Poissonprosess med parameter  $\lambda$ , la  $X_1$  være tiden til første hendelse, og la  $X_2$  være tiden mellom første og andre hendelse. Da er  $X_1$  og  $X_2$  uavhengige og eksponentialfordelte med forventningsverdi  $1/\lambda$  (du behøver ikke vise dette). La  $Y$  betegne tiden til andre hendelse, det vil si

$$Y = X_1 + X_2.$$

Vis at  $Y$  er gammafordelt med parametre  $\alpha = 2$  og  $\beta = 1/\lambda$ , altså at sannsynlighetstettheten til  $Y$  er

$$f(y) = \begin{cases} \lambda^2 y e^{-\lambda y} & \text{for } y > 0, \\ 0 & \text{ellers.} \end{cases}$$

$X_1$  og  $X_2$  er eksponentialfordelt:

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & \text{ellers} \end{cases}$$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(X_1 + X_2 \leq y),$$

$$= \iint_{x_1 + x_2 \leq y} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2$$

$$= \int_0^y \int_0^{y-x_1} (\lambda e^{-\lambda x_1}) (\lambda e^{-\lambda x_2}) dx_1 dx_2, \quad x_1, x_2 \geq 0$$

$$= \lambda^2 \int_0^y e^{-\lambda x_1} \int_0^{y-x_1} e^{-\lambda x_2} dx_2 dx_1$$

$$= \lambda^2 \int_0^y e^{-\lambda x_1} \left[ -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x_2} \right]_0^{y-x_1} dx_1$$

$$= \lambda \int_0^y e^{-\lambda x_1} (1 - e^{-\lambda y + \lambda x_1}) dx_1$$

$$= \lambda \int_0^y e^{-\lambda x_1} - e^{-\lambda y} dx_1$$

$$= \lambda \left[ -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x_1} - x_1 e^{-\lambda y} \right]_0^y$$

$$= \lambda \left( -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda y} - y e^{-\lambda y} - \left( -\frac{1}{\lambda} - 0 \right) \right)$$

$$F_Y(y) = 1 - e^{-\lambda y} - \lambda y e^{-\lambda y}$$

$$f(y) = \frac{d}{dy} F_Y(y) = 0 - (-\lambda) e^{-\lambda y} - \lambda (e^{-\lambda y} - y \lambda e^{-\lambda y}) = \lambda^2 y e^{-\lambda y}, \quad y > 0 \quad \square$$

Siden  $X_1$  og  $X_2$  er uavhengige, er  $f(x_1, x_2) = f_X(x_1) \cdot f_X(x_2)$

Øvre grense " $dx_2$ ":  
 $x_1 + x_2 \leq y$   
 $\Rightarrow x_2 \leq y - x_1$