## Løsningsforslag, Statistikk 1 eksamen 5.8.1998

Oppgave 1)

$$E(X) = \sum_{x=-2}^{2} x f(x) = -2 \cdot 0.1 + (-1) \cdot 0.1 + 0 \cdot 0.5 + 1 \cdot 0.2 + 2 \cdot 0.1 = \underline{0.1}$$

$$P(X \ge 0) = f(0) + f(1) + f(2) = \underline{0.8}$$

$$P(X \ge 0 | X \le 1) = \frac{P(X \ge 0 \cap X \le 1)}{P(X \le 1)} = \frac{f(0) + f(1)}{f(-2) + f(-1) + f(0) + f(1)} = \underline{0.78}$$

## Oppgave 2)

a)

$$P(Z > 10) = 1 - P(Z \le 10) = 1 - F(10; 0.05)$$
  
=  $1 - (1 - e^{-0.05 \cdot 10}) = e^{-0.5} = \underline{0.607}$ 

I den neste deloppgaven benytter vi egenskapen at eksponensialfordelingen er "uten hukommelse" og får

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

b)

$$P(M = m) = P(m \le Z < m + 1)$$

$$= P(Z \le m + 1) - P(Z \le m)$$

$$= F(m + 1; \lambda) - F(m; \lambda)$$

$$= (1 - e^{-\lambda(m+1)}) - (1 - e^{-\lambda m})$$

$$= e^{-\lambda m} - e^{-\lambda(m+1)}$$

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

c)

For å finne SME setter vi opp rimelighetsfunksjonen L, tar ln til denne for å lette regningen, deriverer og setter lik 0 for å finne maksimum.

$$L(\lambda) = \prod_{i=1}^{n} P(M_i = m_i) = \prod_{i=1}^{n} \left[ \left( 1 - e^{-\lambda} \right) e^{-\lambda m_i} \right]$$

$$l(\lambda) = \ln L = \sum_{i=1}^{n} \left[ \ln(1 - e^{-\lambda}) - \lambda m_i \right]$$

$$l'(\lambda) = \sum_{i=1}^{n} \left[ \frac{e^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} - m_i \right] = \frac{ne^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} - \sum_{i=1}^{n} m_i$$

$$l'(\lambda) = 0 \Rightarrow \frac{ne^{-\lambda}}{1 - e^{-\lambda}} = \sum_{i=1}^{n} m_i$$

Denne siste ligningen løser vi med hensyn på  $\lambda$  og får

$$ne^{-\lambda} = \sum_{i=1}^{n} m_{i} - e^{-\lambda} \sum_{i=1}^{n} m_{i}$$

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

$$e^{-\lambda} = \frac{\sum_{i=1}^{n} m_{i}}{n + \sum_{i=1}^{n} m_{i}}$$

$$\lambda = -\ln \left[ \frac{\sum_{i=1}^{n} m_{i}}{n + \sum_{i=1}^{n} m_{i}} \right]$$

$$= \ln(n + \sum_{i=1}^{n} m_{i}) - \ln(\sum_{i=1}^{n} m_{i})$$

Det betyr at SME blir

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

## Oppgave 3)

a)

-  $\beta$  angir bilens bensinforbruk ( i liter/mil)

- Rimelig med  $\alpha = 0$  fordi med x = 0 (ingen kjøring) brukes ingen bensin

- en tur av lengde  $x_1=x$  kan tenkes sammensatt av to turer på  $x_2=x/2$  og  $x_3=x/2$ . La  $Y_1,Y_2,Y_3$  være tilhørende bensinforbruk. Det er da rimelig å kreve at

$$Var(Y_1) = Var(Y_2) + Var(Y_3).$$

Dette oppnås ved å velge

$$Var(Y) = x\sigma^2$$

b)

$$\beta = 0.75$$
 ,  $x = 5.0$  ,  $\sigma^2 = 0.1^2$ 

Dette betyr at

$$Y \sim n(y; \beta x, \sqrt{x\sigma^2}) \sim n(y; 3.75, \sqrt{0.05})$$

$$P(Y > 4) = 1 - P(Y \le 4) = 1 - P\left(\frac{Y - 3.75}{\sqrt{0.05}} \le \frac{4 - 3.75}{\sqrt{0.05}}\right)$$
  
= 1 - \Phi(1.12) = 1 - 0.869 = \frac{0.131}{0.131}

Ser så på to kjøreturer

$$Y_1 \sim n(y; 3.75, \sqrt{0.05}) \text{ og}$$

$$Y_2 \sim n(y; 7.5, \sqrt{0.1})$$

P.g.a. uavhengighet har vi at  $Z = Y_1 + Y_2 \sim n(z; 3.75 + 7.5, \sqrt{0.05 + 0.10})$ .

$$P(Z < 12) = P\left(\frac{z - 11.25}{\sqrt{0.15}} \le \frac{12 - 11.25}{\sqrt{0.15}}\right) = \Phi(1.94)$$
  
=  $0.974$ 

$$U = Y_2 - 2Y_1 \sim n(z; 0, \sqrt{0.1 + 4 \cdot 0.05})$$
  
 $P(Y_2 - 2Y_1 > 0) = P(U > 0) = \underline{0.5}$ 

Siden fordelingen til U er symmetrisk om u = 0.

c)

Studerer to estimatorer  $\hat{\beta}$  og  $\tilde{\beta}$ 

$$E(\hat{\beta}) = E\left(\frac{\sum_{i=1}^{n} Y_{i}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}\right) = \frac{E(\sum_{i=1}^{n} Y_{i})}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}} = \frac{\sum_{i=1}^{n} E(Y_{i})}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^{n} \beta x_{i}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}} = \beta \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i} \nabla^{2}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}} = \frac{\sigma^{2}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}$$

$$= \sigma^{2} \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}{(\sum_{i=1}^{n} x_{i})^{2}} = \frac{\sigma^{2}}{\sum_{i=1}^{n} x_{i}}$$

$$E(\tilde{\beta}) = E\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\frac{Y_{i}}{x_{i}}\right) = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}E\left(\frac{Y_{i}}{x_{i}}\right) = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\frac{E(Y_{i})}{x_{i}}$$

$$= \frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\frac{\beta x_{i}}{x_{i}} = \frac{\beta}{n}\sum_{i=1}^{n}\frac{x_{i}}{x_{i}} = \frac{\beta}{n}n = \underline{\beta}$$

$$Var(\tilde{\beta}) = Var\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\frac{Y_{i}}{x_{i}}\right) = \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}Var\left(\frac{Y_{i}}{x_{i}}\right) = \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}\frac{Var(Y_{i})}{x_{i}^{2}}$$

$$= \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}\frac{x_{i}\sigma^{2}}{x_{i}^{2}} = \frac{\sigma^{2}}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}\frac{1}{x_{i}}$$

Vi ser at begge estimatorene er forventingsrette. Vi foretrekker den med minst varians. Med oppitte tall for  $x_i$ 'ene får vi

$$\operatorname{Var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 \cdot 0.00299 \text{ og } \operatorname{Var}(\tilde{\beta}) = \sigma^2 \cdot 0.0107$$

Det vil si at vi $\underline{\text{foretrekker }\hat{\beta}}$ 

d)

$$H_0: \beta = 0.56 \mod H_1: \beta > 0.56$$

 $\hat{\beta}$ blir normalfordelt siden den er en lineærkombinasjon av uavhengige, normalfordelte variabler.

Under  $H_0$  vil en ha at  $E(\hat{\beta}) = 0.56$  og  $Var(\hat{\beta}) = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i}$ 

Vi benytter testobservatoren

$$U = \frac{\hat{\beta} - 0.56}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i}}} \sim n(u; 0, 1) \quad \text{under } H_0$$

Vi forkaster  $H_0$  dersom U>k , der k bestemmes fra kravet

$$P(\text{Forkast } H_0 \text{ når } H_0 \text{ er riktig }) = 0.05$$

det vil si at  $k = u_{0.05} = 1.645$ 

Innsatt observasjonene:

$$\hat{\beta} = 0.584$$
  $\sigma^2 = 0.1^2$   $\sum_{i=1}^n x_i = 335$   $\Rightarrow U = \frac{0.584 - 0.56}{\sqrt{\frac{0.1^2}{335}}} = 4.38 > k$ 

Det vil si <u>Forkast  $H_0$ </u>. Vi vil da påstå at bilen bruker mer bensin enn forhandleren sier. e)

Vet at

$$V = \frac{\hat{\beta} - \beta}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i}}} \sim n(v; 0, 1)$$

$$P\left(-u_{0.025} \le V \le u_{0.025}\right) = 0.95$$

$$P\left(-u_{0.025} \le \frac{\hat{\beta} - \beta}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i}}} \le u_{0.025}\right) = 0.95$$

$$P\left(\hat{\beta} - u_{0.025}\sigma\sqrt{\frac{1}{\sum_{i=1}^n x_1}} \le \beta \le \hat{\beta} + u_{0.025}\sigma\sqrt{\frac{1}{\sum_{i=1}^n x_1}}\right) = 0.95$$

Vi finner da et 95% konfidensintervall for  $\beta$ 

$$\left[\hat{\beta} - u_{0.025}\sigma\sqrt{\frac{1}{\sum_{i=1}^{n} x_1}}, \hat{\beta} + u_{0.025}\sigma\sqrt{\frac{1}{\sum_{i=1}^{n} x_1}}\right]$$

Innsatt for tallverdiene  $\hat{\beta}=0.584$  ,  $\sigma=0.1$  ,  $\sum_{i=1}^n x_i=335$  og  $u_{0.025}=1.96$  får vi da

## Oppgave 4)

$$\begin{split} f(t|\lambda) &= \lambda e^{-\lambda t} \quad , t \geq 0 \\ f(\lambda) &= \theta e^{-\lambda \theta} \quad , \lambda \geq 0 \\ & \text{Simultanfordelingen er da gitt ved} \\ f(t,\lambda) &= \lambda \theta e^{-\lambda(t+\theta)} \\ & \text{Marginalfordelingen kan da finnes ved å integrere vekk } \lambda \\ f(t) &= \int_0^\infty f(t,\lambda) d\lambda = \int_0^\infty \lambda \theta e^{-\lambda(t+\theta)} d\lambda \\ &= \theta \left( \left[ \lambda \left( -\frac{1}{t+\theta} \right) e^{-\lambda(t+\theta)} \right]_0^\infty + \int_0^\infty \frac{1}{t+\theta} e^{-\lambda(t+\theta)} d\lambda \right) \\ &= \theta \left( 0 - 0 + \left[ \frac{1}{(t+\theta)^2} e^{-\lambda(t+\theta)} \right]_0^\infty \right) \end{split}$$

Det vil altså si at fordelingen er gitt ved

$$f(t) = \frac{\theta}{(t+\theta)^2} \quad ; t \ge 0$$

 $= \theta \left( 0 + \frac{1}{(t+\theta)^2} \right) = \frac{\theta}{(t+\theta)^2}$