



Norges teknisk-naturvitenskapelige universitet
Institutt for matematiske fag

ST1201 Statistiske
metoder

Løsningsforslag - Eksamen juni 2010

Oppgave 1

a)

$$X \sim \text{Geometrisk}(p),$$

vi må teste

$$H_0 : p = \frac{1}{6}$$

$$H_1 : p < \frac{1}{6}$$

$$\begin{aligned} p &= P(X \geq 12 \mid H_0 \text{ er riktig}) \\ &= \sum_{x=12}^{\infty} P(X = x \mid H_0 \text{ er riktig}) \\ &= 0.1346 > 0.05 \end{aligned}$$

Dermed beholder vi H_0 .

b)

$$Y \sim \text{Binomisk}(p),$$

vi må teste

$$H_0 : p = \frac{1}{6}$$

$$H_1 : p < \frac{1}{6}$$

$$\begin{aligned} p &= P(Y \leq 1 \mid H_0 \text{ er riktig}) \\ &= \sum_{x=0}^1 P(X = x \mid H_0 \text{ er riktig}) \\ &= 0.3813 > 0.05 \end{aligned}$$

Dermed beholder vi H_0 .

Oppgave 2

a) $X \sim \text{Binomisk}(m, p)$

$$EX = mp$$

Setter X lik mp og får $\hat{p}_{MME} = \frac{1}{m}X$. Forventning og varians blir:

$$E\hat{p}_{MME} = E\frac{1}{m}X = \frac{1}{m}EX = p$$

$$\text{Var}\hat{p}_{MME} = \text{Var}\frac{1}{m}X = \frac{1}{m^2}\text{Var}X = \frac{1}{m^2}mp(1-p) = \frac{p(1-p)}{m}.$$

b) Har

$$L(p; x) = \binom{m}{x} p^x (1-p)^{m-x}$$

$$l(p; x) = \log L(p; x) = \log \binom{m}{x} + x \log p + (m-x) \log(1-p)$$

$$\frac{\partial l(p; x)}{\partial p} = \frac{x}{p} - \frac{m-x}{1-p}.$$

Løser

$$\begin{aligned} \frac{\partial l(p; x)}{\partial p} &= 0 \\ \frac{x}{p} &= \frac{m-x}{1-p}, \end{aligned}$$

og får sannsynlighetsmaksimeringsestimatorene $\hat{p}_{MLE} = \frac{1}{m}X$, som er lik \hat{p}_{MME} , dvs. samme forventning og varians.

- c) 1. Cramér-Rao's ulikhet gir en nedre grense på variansen til en forventningsrett estimator av θ , dermed kan man sjekke om man har funnet den forventningsrette estimatoren med minst varians.
2. $f_Y(y; \theta)$ er en kontinuerlig pdf med kontinuerlige første- og andrederiverte, estimatoren $\hat{\theta}$ er forventningsrett og $\{y : f_Y(y; \theta) \neq 0\}$ er uavhengig av θ .

d)

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 l(p; x)}{\partial p^2} &= -\frac{x}{p^2} - \frac{m-x}{(1-p)^2}. \\ \left\{ -E \left[\frac{\partial^2 l(p; x)}{\partial p^2} \right] \right\}^{-1} &= \left\{ \frac{mp}{p^2} + \frac{m-mp}{(1-p)^2} \right\}^{-1} = \left\{ \frac{m}{p(1-p)} \right\}^{-1} \\ &= \frac{p(1-p)}{m} = \text{Var}\hat{p}_{MME} = \text{Var}\hat{p}_{MLE}, \end{aligned}$$

dvs. momentestimatoren og sannsynlighetsmaksimeringsestimatoren er forventningsrette estimatorer med minimal varians.

e) Si

$$\tilde{p} = \frac{X + 1}{m + 2}.$$

Finner

$$E(\tilde{p} - p)^2 = \text{Var}\tilde{p} + (E\tilde{p} - p)^2,$$

der

$$E\tilde{p} - p = \frac{mp + 1}{m + 2} - p = \frac{1 - 2p}{m + 2},$$

$$\text{Var}\tilde{p} = \frac{mp(1 - p)}{(m + 2)^2},$$

dermed

$$\begin{aligned} E(\tilde{p} - p)^2 &= \frac{mp(1 - p)}{(m + 2)^2} + \frac{(1 - 2p)^2}{(m + 2)^2} \\ &= \frac{mp(1 - p) + (1 - 2p)^2}{(m + 2)^2} \end{aligned}$$

Ser på

$$\begin{aligned} E(\tilde{p} - p)^2 - E(\hat{p} - p)^2 &= \frac{mp(1 - p) + (1 - 2p)^2}{(m + 2)^2} - \frac{p(1 - p)}{m} \\ &= \frac{m - 4p(1 - p)(2m + 1)}{m(m + 2)^2} < 0 \end{aligned}$$

$$m - 4p(1 - p)(2m + 1) < 0.$$

Hvis vi løser

$$p^2(8m + 4) - p(8m + 4) + m = 0,$$

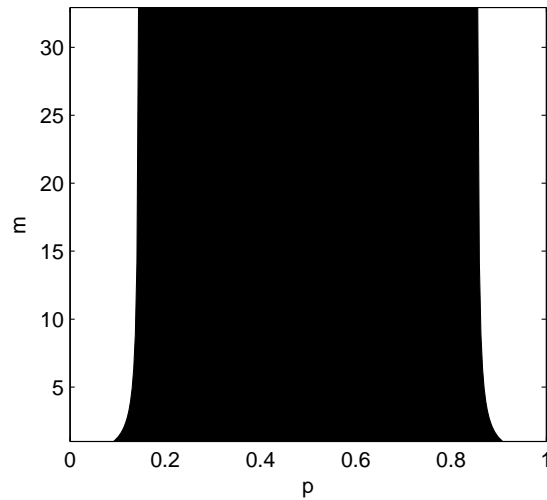
mhp p får vi

$$p = \frac{1}{2} \pm \frac{1}{2} \sqrt{\frac{m + 1}{2m + 1}}.$$

Da vil

$$\begin{aligned} E(\tilde{p} - p)^2 &\leq E(\hat{p} - p)^2, \quad \text{for } \left| p - \frac{1}{2} \right| \leq \frac{1}{2} \sqrt{\frac{m + 1}{2m + 1}} \\ E(\tilde{p} - p)^2 &> E(\hat{p} - p)^2, \quad \text{for } \left| p - \frac{1}{2} \right| > \frac{1}{2} \sqrt{\frac{m + 1}{2m + 1}}. \end{aligned}$$

dvs. $E(\tilde{p} - p)^2 \leq E(\hat{p} - p)^2$ i det svarte området:



f) \tilde{p} er ikke forventingsrett så dette strider ikke mot Cramér-Rao's nedre grense.

Oppgave 3

H_0 : antall mål laget av hjemmelaget er uavhengig av antall mål laget av bortelaget

	0 mål bortelag	1 mål bortelag	sum
0 mål hjemmelag	41	32	73
1 mål hjemmelag	51	65	116
sum	92	97	189

Har

$$\frac{(41 - 35.5)^2}{35.5} + \frac{(32 - 37.5)^2}{37.5} + \frac{(51 - 56.5)^2}{56.5} + \frac{(65 - 59.5)^2}{59.5} = 2.70 < \chi_{0.05,1}^2 = 3.841 \quad (1)$$

Kan forkaste påstanden om at antall mål laget av hjemmelaget er uavhengig av mål laget av bortelaget.

Oppgave 4

a) Har $Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i$, hvor $\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$, uavhengige ϵ_i og

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) Y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}.$$

Da er

$$\begin{aligned}
 E\hat{\beta}_1 &= E\left(\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})Y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})EY_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2} \\
 &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\beta_0 + \beta_1 x_i)}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2} \\
 &= \frac{\beta_0 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) + \beta_1 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})x_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2} \\
 &= \frac{\beta_1 (\sum_{i=1}^n x_i - n\bar{x})}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2} \\
 &= \beta_1
 \end{aligned}$$

og

$$\begin{aligned}
 \text{Var}\hat{\beta}_1 &= \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})Y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \\
 &= \frac{1}{(\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2)^2} \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})Y_i\right) \\
 &= \frac{1}{(\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2)^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \text{Var}Y_i \\
 &= \frac{1}{(\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2)^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \sigma^2 \\
 &= \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}.
 \end{aligned}$$

Siden $\hat{\beta}_1$ er en lineærkombinasjon av normalfordelte variable er også $\hat{\beta}_1$ normalfordelt:

$$\hat{\beta}_1 \sim N\left(\beta_1, \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right).$$

$$\begin{aligned}
E\hat{\beta}_0 &= E\bar{Y} - E\hat{\beta}_1\bar{x} \\
&= \beta_0 + \beta_1\bar{x} - \beta_1\bar{x} \\
&= \beta_0 \\
\text{Var}\hat{\beta}_0 &= \text{Var}\left(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n Y_i - \bar{x}\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})Y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \\
&= \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n Y_i \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2 - n\bar{x} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})Y_i}{n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \\
&= \text{Var}\left(\frac{\sum_{i=1}^n \left[\left(\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2 - n\bar{x}(x_i - \bar{x})\right) Y_i\right]}{n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right) \\
&= \frac{\sum_{i=1}^n \left[\left(\sum_{j=1}^n x_j^2 - n\bar{x}x_i\right)^2 \text{Var}Y_i\right]}{\left(n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2\right)^2} \\
&= \frac{\sigma^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}
\end{aligned}$$

$\hat{\beta}_0$ er også en lineærkombinasjon av normalfordelte variable dermed er $\hat{\beta}_1$ normalfordelt:

$$\hat{\beta}_0 \sim N\left(\beta_0, \frac{\sigma^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{n \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}\right).$$

b)

$$\begin{aligned}
\text{Prob}\left(-z_{\alpha/2} < \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sqrt{\text{Var}\hat{\beta}_1}} < z_{\alpha/2}\right) &= 1 - \alpha \\
\text{Prob}\left(\hat{\beta}_1 - z_{\alpha/2}\sqrt{\text{Var}\hat{\beta}_1} < \beta_1 < \hat{\beta}_1 + z_{\alpha/2}\sqrt{\text{Var}\hat{\beta}_1}\right) &= 1 - \alpha
\end{aligned}$$

dvs konfidensintervallet er

$$\left[\hat{\beta}_1 - z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}, \hat{\beta}_1 + z_{\alpha/2}\sqrt{\frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}\right]$$

c) En estimator $\hat{\theta}_n$ er konsistent når $E((\hat{\theta}_n - \theta)^2) \rightarrow 0$ når $n \rightarrow \infty$, der n er antall observasjoner.

$\hat{\beta}_1$ er ikke konsistente når $x_1 = \dots = x_n$.

$\hat{\beta}_0$ er ikke konsistente når $x_1 = \dots = x_n \neq 0$.