

Uitwerkingen Tentamen Kres 4, 290307

1. (a) De pdf is te schrijven als

$$f_X(x; \theta) = \theta e^{-(\theta+1)\log x} I_{(1,\infty)}(x) = c(\theta)h(x)e^{q(\theta)t(x)},$$

met $c(\theta) = \theta$, $h(x) = I_{(1,\infty)}(x)$, $q(\theta) = -1-\theta$ en $t(x) = \log x$, dus het betreft hier een pdf uit de REC familie. De C&S statistic is $S := \sum_{i=1}^n t(X_i) = \sum_{i=1}^n \log X_i$. We bepalen eerst de verdeling van $Y := \log X$. $X = e^Y$, $J = e^y$, $f_Y(y; \theta) = e^y \theta e^{-(\theta+1)y} = \theta e^{-\theta y}$ voor $y > 0$. Omdat $Y \sim \text{EXP}(\theta^{-1})$ geldt nu $S = \sum_{i=1}^n Y_i \sim \text{GAM}(\theta^{-1}, n)$

$$\begin{aligned} E[S^k] &= \int_0^\infty \frac{\theta^n}{\Gamma(n)} s^{n-1+k} e^{-\theta s} ds \\ &= \frac{\Gamma(n+k)}{\Gamma(n)} \theta^{-k} \int_0^\infty \frac{\theta^{n+k}}{\Gamma(n+k)} s^{(n+k)-1} e^{-\theta s} ds \\ &= \frac{\Gamma(n+k)}{\Gamma(n)} \theta^{-k}. \end{aligned}$$

In het bijzonder is dus $E[S^{-1}] = \frac{\theta}{n-1}$, en daarom is $\frac{n-1}{S}$ UMVUE voor θ .

- (b) De CRLB voor zuivere schatters voor $\tau(\theta) = \theta$ is

$$\frac{(\tau'(\theta))^2}{-nE\left[\frac{\partial^2}{\partial\theta^2} \log f_X(X; \theta)\right]}$$

met $\tau'(\theta) = \theta' = 1$. We berekenen eerst de verwachting in de noemer

$$-E\left[\frac{\partial^2}{\partial\theta^2} \log f_X(X; \theta)\right] = -E\left[\frac{\partial}{\partial\theta} \left(\frac{1}{\theta} - \log X\right)\right] = \frac{1}{\theta^2}.$$

We vinden dan voor de CRLB voor zuivere schatters de volgende uitdrukking:

$$\frac{1}{-nE\left[\frac{\partial^2}{\partial\theta^2} \log f_X(X; \theta)\right]} = \frac{\theta^2}{n}.$$

Vervolgens de variantie van de UMVUE berekenen: $\text{Var}\left(\frac{n-1}{S}\right) = (n-1)^2 \text{Var}(S^{-1})$.

$$E[(S^{-1})^2] = E[S^{-2}] = \int_0^\infty \frac{\theta^n}{\Gamma(n)} s^{n-3} e^{-\theta s} ds = \frac{\theta^2}{(n-1)(n-2)}.$$

$$\begin{aligned} \text{Var}\left(\frac{n-1}{S}\right) &= (n-1)^2 \left(\frac{\theta^2}{(n-1)(n-2)} - \left(\frac{\theta^2}{(n-2)^2}\right)^2 \right) \\ &= \left(\frac{n-1}{n-2} - 1\right) \theta^2 = \frac{\theta^2}{n-2} > \frac{\theta^2}{n} = \text{CRLB}, \end{aligned}$$

dus de UMVUE voor θ bereikt de CRLB niet. Andere methode:

$$\left[\frac{\partial}{\partial \theta} \log f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n; \theta) \right] = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n \log x_i = \frac{1}{n} \left(\frac{1}{\theta} - \bar{Y} \right).$$

Volgens Opm. 9.3.II kan een UMVUE de CRLB dus slechts bereiken voor $\tau(\theta) = \theta^{-1}$, of een lineaire combinatie daarvan. De UMVUE voor θ^{-1} is af te lezen uit bovenstaande uitdrukking, en is $\bar{Y} = \sum_{i=1}^n \log X_i$.

(c) We weten: $S \sim \text{GAM}(\theta^{-1}, n)$, dus geldt $2\theta S \sim \chi^2(2n)$, en daarmee:

$$\begin{aligned} P \left[\chi_{\frac{1-\gamma}{2}}^2(2n) \leq 2\theta S \leq \chi_{\frac{1+\gamma}{2}}^2(2n) \right] &= \gamma \\ \Leftrightarrow P \left[\frac{\chi_{\frac{1-\gamma}{2}}^2(2n)}{2S} \leq \theta \leq \frac{\chi_{\frac{1+\gamma}{2}}^2(2n)}{2S} \right] &= \gamma. \end{aligned}$$

Het gevraagde BI is dus $\left(\frac{\chi_{\frac{1-\gamma}{2}}^2(2n)}{2S}, \frac{\chi_{\frac{1+\gamma}{2}}^2(2n)}{2S} \right)$

(d) $F_X(x; \theta) = \int_1^x \theta s^{-\theta-1} ds = 1 - x^{-\theta}$ voor $x > 1$.

$$\begin{aligned} \pi(\theta) &= P \left[\log X_{1:n} \geq \frac{1}{n} \mid \theta \right] \\ &= P \left[X_{1:n} \geq e^{\frac{1}{n}} \mid \theta \right] \\ &= \left(1 - F_X(e^{\frac{1}{n}}; \theta) \right)^n \\ &= \left(e^{-\frac{1}{n}} \right)^{-\theta n} \\ &= e^{-\theta} \end{aligned}$$

Grootte: $\alpha = \max_{\theta \geq 3} \pi(\theta) = \pi(3) = e^{-3} \simeq 0.050$. Onderscheidingsvermogen (power) is $\pi(\theta) = e^{-\theta}$ voor $\theta < 3$. Merk op dat de power van deze toets dus niet toeneemt met n . Deze toets is dan ook niet meest onderscheidend.

(e) We beschouwen twee parameterwaarden $\theta_2 > \theta_1 > 0$.

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta_2)}{f(\mathbf{x}; \theta_1)} = \left(\frac{\theta_2}{\theta_1} \right)^n e^{-(\theta_2 - \theta_1) \sum_{i=1}^n \log x_i}.$$

Deze familie van pdf's bezit dus een MLR in $t(x_1, \dots, x_n) = -\sum_{i=1}^n \log X_i = -S$. De UMP toets voor $H_0: \theta \leq 1$ tegen $H_a: \theta > \theta_1$ bestaat eruit te verwerpen als S te klein is. Voor $\theta = 1$ geldt $2S \sim \chi^2(2n)$, dus verwerp als $2S \leq \chi^2(2n)_\alpha$.

(a) De joint pdf is te schrijven als

$$f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n; \theta) = \left(\frac{5}{2} \right)^n \theta^{\frac{5}{2}n} \left(\prod x_i \right)^{-\frac{7}{2}} I_{[\theta, \infty)}(x_{1:n}) = g(x_{1:n}; \theta) h(x_1, \dots, x_n)$$

met $g(x_{1:n}; \theta) = I_{[\theta, \infty)}(x_{1:n})$ en $h(x_1, \dots, x_n) = \left(\frac{5}{2}\right)^n \theta^{\frac{5}{2}n} (\prod x_i)^{-\frac{7}{2}}$. Volgens het factorisatiecriterium is daarmee aangetoond dat $S := X_{1:n}$ sufficient is. Is S ook complete? We moeten daarvoor kijken of $E[u(S)] = 0$ $u(s) = 0$ impliceert voor (bijna) alle s . Eerst de verdeling van S bepalen met de CDF methode. $F_X(x) = \int_{\theta}^x f_X(s) ds = 1 - \left(\frac{\theta}{x}\right)^{\frac{5}{2}}$. $F_S(s) = P[S \leq s] = P[X_{1:n} \leq s] = 1 - (1 - F_X(s))^n = 1 - \left(\frac{\theta}{s}\right)^{\frac{5}{2}n}$. Differentiëren geeft $f_S(s) = \frac{5}{2}n\theta^{\frac{5}{2}n} s^{-\frac{5}{2}n-1} I_{[\theta, \infty)}(s)$.

$$\begin{aligned} E[u(S)] &= \frac{5}{2}n\theta^{\frac{5}{2}n} \int_{\theta}^{\infty} u(s) s^{-\frac{5}{2}n-1} ds = 0 \\ \Leftrightarrow \int_{\theta}^{\infty} u(s) s^{-\frac{5}{2}n-1} ds &= 0 \\ \Rightarrow -u(\theta)\theta^{-\frac{5}{2}n-1} &= 0 \\ \Leftrightarrow u(\theta) &= 0 \end{aligned}$$

waar de op één na laatste implicatie volgt uit differentiëren naar θ , waarbij de regel van Leibniz gebruikt is. Omdat deze implicatie geldt voor alle $\theta > 0$ is hiermee aangetoond dat $E[u(S) = 0] \rightarrow u(s) = 0, \forall s > 0$, dus is $X_{1:n}$ tevens complete.

(b) Zoals berekend onder 2a. is de pdf van S gegeven door

$$f_S(s) = \frac{5}{2}n\theta^{\frac{5}{2}n} s^{-\frac{5}{2}n-1} I_{[\theta, \infty)}(s),$$

zodat

$$\begin{aligned} E[S^k] &= \frac{5}{2}n\theta^{\frac{5}{2}n} \int_{\theta}^{\infty} s^{-\frac{5}{2}n+k-1} ds \\ E[S^k] &= \frac{\frac{5}{2}n\theta^{\frac{5}{2}n}}{-\frac{5}{2}n+k} \left[s^{-\frac{5}{2}n+k} \right]_{s=\theta}^{\infty} \\ &= \frac{5n}{5n-2k} \theta^k. \end{aligned}$$

Hieruit volgt (met $k = 1$) dat $E[S] = \frac{5n}{5n-2}\theta$, en de UMVUE voor θ is dus $\frac{5n-2}{5n}S$.

(c) MME:

$$\begin{aligned} E[X] &= \frac{5}{2}\theta^{\frac{5}{2}} \int_{\theta}^{\infty} x^{-\frac{5}{2}} dx \\ &= \frac{5}{2}\theta^{\frac{5}{2}} \left[-\frac{2}{3}x^{-\frac{3}{2}} \right]_{x=\theta}^{\infty} \\ &= \frac{5}{3}\theta. \end{aligned}$$

De MME is de oplossing van de vergelijking $\frac{5}{3}\theta = \bar{X}$ naar θ , te weten $\tilde{\theta} = \frac{3}{5}\bar{X}$. De MME is zuiver omdat $E[\tilde{\theta}] = \frac{3}{5}E[\bar{X}] = \frac{3}{5}E[X] = \theta$. De variantie is $\text{Var}(\tilde{\theta}) = \frac{9}{25}\text{Var}(\bar{X}) = \frac{9}{25n}\text{Var}(X)$. $\text{Var}(X)$ bepalen: $E[X^2] = \frac{5}{2}\theta^{\frac{5}{2}} \int_{\theta}^{\infty} x^{-\frac{3}{2}} dx = \dots = 5\theta^2$. $\text{Var}(X) = 5\theta^2 - \frac{25}{9}\theta^2 = \frac{20}{9}\theta^2$, dus $\text{MSE}(\tilde{\theta}) = \text{Var}(\tilde{\theta}) = \frac{9}{25n} \times \frac{20}{9}\theta^2 = \frac{4}{5n}\theta^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ waarmee is aangetoond dat $\tilde{\theta}$ MSE consistent is (en dus ook simple consistent).

MLE: De likelihoodfunctie is $L(\theta) = f(x_1, \dots, x_n; \theta) = \left(\frac{5}{2}\right)^n \theta^{\frac{5}{2}n} (\prod x_i)^{-\frac{7}{2}} I_{[\theta, \infty)}(x_{1:n})$. Deze is positief en dalend in θ zolang $x_{1:n} \geq \theta$, en anders nul. De functie heeft dus een randmaximum voor $\hat{\theta} = x_{1:n}$.

Er geldt $E[S] = \frac{5n}{5n-2}\theta$. De MSE is als volgt op te splitsen: $\text{MSE}(\hat{\theta}) = \text{Var}(\hat{\theta}) + (b(\hat{\theta}))^2$ waarbij $b(\hat{\theta}) = E[\hat{\theta}] - \theta$. In dit geval vinden we $b(\hat{\theta}) = \frac{-2}{5n-2}\theta \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ (de MLE is dus niet zuiver, maar wel asymptotisch zuiver) en $\text{Var}(\hat{\theta}) = \left(\frac{5n}{5n-4} - \left(\frac{5n}{5n-2}\right)^2\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ omdat beide termen tussen de haken naar 1 convergeren. De MSE van $\hat{\theta}$ gaat dus naar nul als n toeneemt, waarmee is aangetoond dat $\hat{\theta}$ MSE consistent is.

- (d) De CDF van S is $F_S(s) = P[S \leq s] = 1 - \left(\frac{\theta}{s}\right)^{\frac{5n}{2}}$. De oplossing van $F_S(S \leq s) = \gamma$ is $s = \theta(1 - \gamma)^{-\frac{2}{5n}}$, zodat

$$P\left[S < \theta(1 - \gamma)^{-\frac{2}{5n}}\right] = \gamma,$$

oftewel

$$P\left[S(1 - \gamma)^{\frac{2}{5n}} < \theta\right] = \gamma,$$

waaruit valt af te lezen dat $S(1 - \gamma)^{\frac{2}{5n}}$ een $100\gamma\%$ betrouwbaarheidsondergrens is voor θ .

- (e) Definieer $Y_i = X_i/\theta$. Bepaal de pdf van Y : $x = \theta y$, $J = \theta$,

$f_Y(y) = \theta^{\frac{5}{2}} \theta^{\frac{5}{2}} \theta y^{-\frac{7}{2}} I_{[\theta, \infty)}(\theta y) = \frac{5}{2} y^{-\frac{7}{2}} I_{[1, \infty)}(y)$. De verdeling van Y hangt dus niet af van welke onbekende parameter dan ook. Omdat de verdeling van $\frac{X_1 + X_2}{X_3}$ uitgedrukt kan worden in termen van Y_i , via

$$\frac{X_1 + X_2}{X_3} = \frac{Y_1 + Y_2}{Y_3},$$

geldt dat ook de verdeling van $\frac{X_1 + X_2}{X_3}$ niet van onbekende parameters afhangt. De stelling van Basu garandeert nu dat deze grootte en de C&S statistic $X_{1:n}$ stochastisch onafhankelijk zijn.