

**Tilastollinen päättely II, syksy 2015 – kevät 2016**  
**Harjoitus 6 (8. ja 10. 12. 2015)**

**Tehtävät 1–4** liittyvät harhattomuuteen ja tehokkuuteen. Monisteen jaksot 3.2 ja 3.4.

1. Jatkoa harjoituksen 5 tehtävään 4. Tarkastellaan edelleen mallia  $Y_1, \dots, Y_n \sim \text{Tas}(0, \theta) \perp$  ja  $\theta$ :n estimointia.

a) Totea, että estimaattori  $\check{\theta} = \frac{n+1}{n}\hat{\theta}$  on harhaton.

b) Totea, että myös estimaattori  $\tilde{\theta} = 2\bar{Y}$  on harhaton. (Tämä on momenttimenetelmän antama; ks. monisteen esim. 3.3.3.)

**Ratkaisu**

a) Harjoitusten 5 tehtävän 4 ratkaisussa todetaan, että  $E(\hat{\theta}) = n\theta/(n+1)$ , joten

$$E(\check{\theta}) = E\left(\frac{n+1}{n}\hat{\theta}\right) = \frac{n+1}{n}E(\hat{\theta}) = \frac{n+1}{n} \cdot \frac{n}{n+1}\theta = \theta.$$

b) Tasajakauman ominaisuuksien nojalla  $E(Y_i) = \theta/2$ ,  $i = 1, \dots, n$ . Tästä saadaan

$$E(\tilde{\theta}) = E(2\bar{Y}) = E\left(\frac{2}{n}\sum_{i=1}^n Y_i\right) = \frac{2}{n}\sum_{i=1}^n E(Y_i) = \frac{2}{n} \cdot n \cdot \frac{\theta}{2} = \theta.$$

2. Jatkoa edelliseen tehtävään. Laske estimaattorien  $\hat{\theta}$ ,  $\check{\theta}$  ja  $\tilde{\theta}$  keskineliövirheet ja vertaa niitä toisiinsa (kun  $n > 2$ ). Kiinnitä erityisesti huomiota siihen, miten ne käyttäytyvät suurilla  $n$ :n arvoilla. (Vihjeitä kääntöpuolella.)

**Ratkaisu** Estimaattorin  $\hat{\theta}$  harha on  $b(\theta) = n/(n+1)\theta - \theta = \theta/(n+1)$ . Toinen origomomentti on (ks. harj 5, teht 4)

$$E(\hat{\theta}^2) = \int_0^\theta y^2 \theta^{-n} n y^{n-1} dy = \frac{n}{\theta^n} \int_0^\theta y^{n+1} dy = \frac{n}{\theta^n} \cdot \frac{\theta^{n+2}}{n+2} = \frac{n}{n+2}\theta^2,$$

joten estimaattorin  $\hat{\theta}$  varianssiksi saadaan

$$\text{var}(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}^2) - (E(\hat{\theta}))^2 = \frac{n}{n+2}\theta^2 - \left(\frac{n}{n+1}\theta\right)^2 = \frac{n}{(n+1)^2(n+2)}\theta^2.$$

Yhdistämällä tämä estimaattorin  $\hat{\theta}$  harhaan

$$b(\theta) = E(\hat{\theta}) - \theta = \frac{\theta^2}{(n+1)^2},$$

saadaan kurssimonisteen luvun 3.4 määritelmän mukaan SU-estimaattorin keskineliövirheeksi

$$E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = \frac{n}{(n+1)^2(n+2)}\theta^2 + \frac{\theta^2}{(n+1)^2} = \frac{2n+2}{(n+1)^2(n+2)}\theta^2 = \frac{2}{(n+1)(n+2)}\theta^2.$$

SU-estimaattorista skaalaamalla saadulle harhattomalle estimaattorille  $\check{\theta}$  pätee harhattomuuden nojalla

$$E[(\check{\theta} - \theta)^2] = \text{var}(\check{\theta}) = \frac{(n+1)^2}{n^2}\text{var}(\hat{\theta}) = \frac{1}{n(n+2)}\theta^2.$$

Momenttiestimaattorin keskineliövirhe saadaan laskettua varianssin laskusääntöjen ja harhattomuuden avulla

$$E[(\tilde{\theta} - \theta)^2] = \frac{4}{n^2} \text{var} \left( \sum_{i=1}^n Y_i \right) = \frac{4}{n^2} \cdot n \cdot \frac{\theta^2}{12} = \frac{\theta^2}{3n}.$$

Estimaattorien keskineliövirheet voidaan asettaa suuruusjärjestykseen

$$\frac{\theta^2}{n(n+2)} < \frac{2\theta^2}{(n+1)(n+2)} < \frac{\theta^2}{3n}$$

kaikilla  $n > 2$ . Siten keskineliövirheen mielessä tarkastelluista estimaattoreista paras on  $\tilde{\theta}$  ja momentti estimaattori  $\hat{\theta}$  huonoin.

**3.** Jatkoa harjoituksen 5 tehtävään 2. Laske estimaattorien  $\hat{\beta}$  ja  $T$  varianssit. Osoita, että  $\hat{\beta}$  on tehokkaampi kuin  $T$ . (Apu kääntöpuolella.)

**Ratkaisu** Satunnaismuuttujien  $Y_i, i = 1, \dots, n$  varianssi on  $\sigma^2$ , joten

$$\text{var}(\hat{\beta}) = \text{var} \left( \frac{\sum_{i=1}^n x_i Y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \right) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \text{var}(Y_i)}{\left(\sum_{i=1}^n x_i^2\right)^2} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 \sigma^2}{\left(\sum_{i=1}^n x_i^2\right)^2} = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

ja

$$\text{var}(T) = \text{var} \left( \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{\sum_{i=1}^n x_i} \right) = \frac{\sum_{i=1}^n \text{var}(Y_i)}{\left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2} = \frac{n\sigma^2}{\left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2}.$$

Käyttäen annettua vihjettä saadaan

$$\text{var}(T) = \frac{n\sigma^2}{\left(\sum_{i=1}^n x_i\right)^2} \geq \frac{n\sigma^2}{n \sum_{i=1}^n x_i^2} = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n x_i^2} = \text{var}(\hat{\beta}).$$

Siis SU-estimaattorin  $\hat{\beta}$  varianssi on pienempi ja siten se on tehokkaampi.

**4.** (Monisteen teht. 3.5.)

a) Palautetaan todennäköisyyslaskennasta mieleen, että jos  $X_1, \dots, X_k \sim N(0, 1) \perp$ , niin  $X_1^2 + \dots + X_k^2$  noudattaa khii-toiseen-jakaumaa  $\chi_k^2$ . Tarkista tämän avulla, että  $\chi_k^2$ -jakauman odotusarvo on  $k$ , varianssi  $2k$  ja toinen momentti  $k^2 + 2k$ . [Muista. Standardinormaalijakauman neljäs origomomentti on 3.]

b) Olkoot  $Y_1, \dots, Y_n \sim N(\mu, \sigma^2) \perp$ , ja määritellään  $V$  kuten harjoituksen 4 tehtävässä 3:  $V = \sum_i (Y_i - \bar{Y})^2$ . Todennäköisyyslaskennassa on opittu, että  $V/\sigma^2 \sim \chi_{n-1}^2$ . Näytä tämän tiedon ja a-kohdan perusteella, että  $\sigma^2$ :n estimaattorin  $cV$  keskineliövirhe on

$$E[(cV - \sigma^2)^2] = [(n^2 - 1)c^2 - 2(n - 1)c + 1] \sigma^4.$$

Näytä sitten derivaattatarkastelun avulla, että se saa pienimmän arvonsa ( $c$ :n funktiona) täsmälleen pisteessä  $c = 1/(n + 1)$ .

*Opetus.* Varianssin  $\sigma^2$  estimaattoriksi on normaalijakaumamallissa siis ainakin kolme muotoa  $cV$  olevaa perusteltua kandidaattia:  $V/(n - 1)$  (harhaton),  $V/n$  (su) ja  $V/(n + 1)$  (pienin keskineliövirhe). Ei ole mahdollista yksiselitteisesti sanoa, mikä niistä on ”paras”, mutta  $V/(n - 1)$  on varmasti käytetyin.

**Ratkaisu**

a) Odotusarvo on

$$E \left( \sum_{i=1}^k X_i^2 \right) = \sum_{i=1}^k E(X_i^2) = k.$$

$X_i$ :en neliöiden varianssit saadaan laskettua standardinormaalijakauman toisen ja neljännen momentin avulla:

$$\text{var}(X_i^2) = \text{E}(X_i^4) - \text{E}(X_i^2)^2 = 3 - 1^2 = 2.$$

Tästä saadaan  $\chi_k^2$ :n jakauman varianssi

$$\text{var} \left[ \sum_{i=1}^k X_i^2 \right] = \sum_{i=1}^k \text{var}(X_i^2) = 2k$$

ja toinen momentti

$$\text{E} \left[ \left( \sum_{i=1}^k X_i^2 \right)^2 \right] = \left( \text{E} \left[ \sum_{i=1}^k X_i^2 \right] \right)^2 + \text{var} \left[ \sum_{i=1}^k X_i^2 \right] = k^2 + 2k.$$

b) Annetun jakaumatuloksen ja a-kohdan nojalla

$$\text{E} \left( \frac{V}{\sigma^2} \right) = n - 1$$

ja

$$\frac{\text{E}(V^2)}{\sigma^4} = \text{E} \left[ \left( \frac{V}{\sigma^2} \right)^2 \right] = (n - 1)^2 + 2(n - 1) = n^2 - 1.$$

Siten  $cV$ :n keskineliövirheeksi saadaan

$$\begin{aligned} \text{E}[(cV - \sigma^2)^2] &= c^2 \text{E}(V^2) - 2c\sigma^2 \text{E}(V) + \sigma^4 \\ &= \left( c^2 \frac{\text{E}(V^2)}{\sigma^4} - 2c \frac{\text{E}(V)}{\sigma^2} + 1 \right) \sigma^4 \\ &= [(n^2 - 1)c^2 - 2(n - 1)c + 1] \sigma^4. \end{aligned}$$

Etsitään tämän minimikohta derivoimalla ja ratkaisemalla derivaatan nollakohdat:

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial c} \text{E}[(cV - \sigma^2)^2] &= 2(n^2 - 1)c - 2(n - 1) = 0 \\ c &= \frac{n - 1}{n^2 - 1} \\ c &= \frac{n - 1}{(n - 1)(n + 1)} \\ c &= \frac{1}{n + 1}. \end{aligned}$$

Keskineliövirheen lauseke on  $c$ :n funktiona tarkasteltuna ylöspäin aukeava paraabeli kun  $n \geq 2$ , joten sen globaali minimikohta on sen derivaatan nollakohdassa  $c = 1/(n + 1)$ .

**Tehtävää 5** varten opiskele momenttimenetelmää koskeva monisteen jakso 3.3. Emme käsittele momenttimenetelmää varsinaisesti luennoilla, mutta aiheeseen liittyviä kysymyksiä voi esittää esim. ti 8. 12. ja to 10. 12.

**5.** Estimoi momenttimenetelmällä

a) parametri  $\lambda$ , kun  $Y_1, \dots, Y_n \sim \text{Exp}(\lambda) \perp\!\!\!\perp$ ,

b) parametri  $(\alpha, \beta)$ , kun  $Y_1, \dots, Y_n \sim G(\alpha, 1/\beta) \perp\!\!\!\perp$ . (Kyseessä on gammajakauma, ks. monisteen liite. Vrt. myös harjoituksen 2 tehtävään 5a.)

## Ratkaisu

a) Satunnaismuuttujat  $Y_i$  ovat eksponenttijakautuneita, joten  $E(Y_i) = 1/\lambda$ . Momenttiestimaattori  $\tilde{\lambda}$  saadaan ratkaisemalla parametri  $\lambda$  yhtälöstä

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i = \frac{1}{\lambda},$$

eli

$$\tilde{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n Y_i}.$$

Tämä on sama kuin parametrin  $\lambda$  SU-estimaattori.

b) Satunnaismuuttujat  $Y_i$ , noudattavat  $G(\alpha, 1/\beta)$ -jakaumaa, joten  $E(Y_i) = \alpha\beta$  ja  $\text{Var}(Y_i) = \alpha\beta^2$ ,  $i = 1, \dots, n$ . Nyt estimoitavana on kaksiulotteinen parametrivektori, joten momenttiestimaattori saadaan ratkaisemalla parametrit yhtälöryhmästä

$$\begin{cases} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i = \alpha\beta \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i^2 = \alpha\beta^2 + (\alpha\beta)^2. \end{cases}$$

Tulokseksi saadaan

$$\begin{cases} \tilde{\alpha} = \frac{\bar{Y}^2}{\tilde{\sigma}^2}, \\ \tilde{\beta} = \frac{\tilde{\sigma}^2}{\bar{Y}}, \end{cases}$$

jossa  $\tilde{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i^2 - \bar{Y}^2$ .