

Esim 3.1 a) Poisson-jakauman, $Po(\lambda)$, parametrin estimaattori saadaan yhtälöstä $E(X) = \bar{X}$, eli $\lambda = \bar{X}$. Estimaattoria merkitään $\hat{\lambda}$, joten $\hat{\lambda} = \bar{X}$.

Olkoon X tunnin aikana erälle tietyömaalle saapuvien kuormien lukumäärä; oletetaan, että X :llä on $Po(\lambda)$ -jakauma. Kahdeksan tunnin aikana on saapunut kuormia seuraavasti: 5, 7, 7, 5, 4, 5, 6 ja 6. Koska $\bar{X} = 5.6$, niin $\hat{\lambda} = 5.6$ ja X :llä on likimain $Po(5.6)$ -jakauma.

b) $\text{Exp}(\lambda)$ -jakauman parametrin λ estimaattori saadaan yhtälöstä $E(X) = \bar{X}$, eli $\frac{1}{\lambda} = \bar{X}$. Näin ollen $\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{X}}$. Olkoon X tietyömaalle saapuvien kuormien välinen aika minuuteissa; oletetaan, että $X \sim \text{Exp}(\lambda)$. Väliajoista on saatu seuraavat havainnot: 8.1, 7.4, 12.5, 10.1, 14.2, 9.8. Koska $\bar{X} = 10.35$, niin $\hat{\lambda} = \frac{1}{10.35} = 0.0966$, jolloin X noudattaa likimain $\text{Exp}(0.0966)$ -jakaumaa.

c) Kun lähetettiin n sanomaa k kappaletta välittyi oikein. on $\hat{p} = \frac{k}{n}$. Momenttimenetelmällä voidaan merkitä $X = 1$ jos sanoma välittyi oikein, ja $X = 0$ jos sanomaan tulee virheitä. Tällöin $X \sim \text{Ber}(p)$, $E(X) = p$ ja yhtälöksi saadaan $\hat{p} = \bar{X}$. Jos k kappaletta välittyi oikein n :stä, niin $\hat{p} = \frac{k}{n}$.

d) Normaalijakauman, $N(\mu, \sigma^2)$, estimaattorit saadaan yhtälöistä $E(X) = \bar{X}$ ja $E(X^2) = M'_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2$. Nyt $E(X) = \mu$ ja $E(X^2) = \sigma^2 + \mu^2$, jolloin saadaan yhtälöt $\mu = \bar{X}$ ja $\sigma^2 + \mu^2 = M'_2$.

Kun toiseen yhtälöön sijoitetaan $\mu = \bar{X}$, saadaan $\sigma^2 = M'_2 - \bar{X}^2$. Näin ollen estimaattorit ovat $\hat{\mu} = \bar{X}$ ja $\hat{\sigma}^2 = M'_2 - \bar{X}^2$. Oletetaan, että tietyn eläimen painolla X on $N(\mu, \sigma^2)$ -jakauma. Kun mitattiin 50 yksilön paino, saatiin $\bar{X} = 47.37$ ja $M'_2 = 2301.2$. Näin ollen $\hat{\mu} = 47.37$ ja $\hat{\sigma}^2 = 2301.2 - (47.37)^2 = 58.3$, eli painolla on likimain $N(47.37, 58.3)$ -jakauma.

Esim 3.2 Poisson-jakauman todennäköisyysfunktio on $p(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$, joten

$$\begin{aligned} \ln p(k) &= -\lambda + k \ln(\lambda) - \ln(k!) \\ \implies l(\lambda) &= \sum_{i=1}^n (-\lambda + k_i \ln(\lambda) - \ln(k_i!)) = -n\lambda + \ln(\lambda) \sum_{i=1}^n k_i - \sum_{i=1}^n \ln(k_i!). \end{aligned}$$

Maksimoidaan $l(\lambda)$ derivoimalla se λ :n suhteen: $l'(\lambda) = -n + \frac{1}{\lambda} \sum_{i=1}^n k_i$. Merkitään derivaatta

nollaksi ja ratkaistaan λ saadusta yhtälöstä, niin saadaan λ :n estimaatiksi: $\hat{\lambda} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n k_i = \bar{X}$.

Koska $l''(\lambda) = -\frac{1}{\lambda^2} \sum_{i=1}^n k_i < 0$, niin $l(\lambda)$ on konkaavi ja kyseessä on maksimipiste. Näin päädytään siis samaan estimaattiin $\hat{\lambda} = \bar{X}$, joka saatiin momenttimenetelmällä (esim 3.1 a).

Esim 3.3 $\text{Ber}(p)$ -jakaumalla on $p(k) = p^k(1-p)^{1-k}$, $k = 0, 1$, joten uskottavuusfunktion logaritmi on $\ln p(k) = k \ln(p) + (1-k) \ln(1-p)$. Näin ollen

$$l(p) = \sum_{i=1}^n (k_i \ln(p) + (1-k_i) \ln(1-p)) = \ln(p) \sum_{i=1}^n k_i + \ln(1-p) \left(n - \sum_{i=1}^n k_i \right).$$

Maksimoidaan $l(p)$ derivoimalla se p :n suhteen:

$$l'(p) = \frac{1}{p} \sum_{i=1}^n k_i - \frac{1}{1-p} \left(n - \sum_{i=1}^n k_i \right) = \frac{(1-p) \sum_{i=1}^n k_i - p(n - \sum_{i=1}^n k_i)}{p(1-p)} = \frac{\sum_{i=1}^n k_i - pn}{p(1-p)}.$$

Kun tämä merkitään nollaksi ja ratkaistaan p , saadaan estimaatiksi $\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n k_i = \bar{X}$.

Esim 3.4 $\text{Exp}(\lambda)$ -jakaumalla on $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$, joten $\ln f(x) = \ln(\lambda) - \lambda x$. Näin ollen

$$l(\lambda) = \sum_{i=1}^n (\ln(\lambda) - \lambda x_i) = n \ln(\lambda) - \lambda \sum_{i=1}^n x_i.$$

Derivaatan nollakohdasta, $l'(\lambda) = \frac{n}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i = 0$, saadaan λ :n estimaatiksi $\hat{\lambda} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i} = 1/\bar{X}$.

Esim 3.8 Tehdään n riippumatonta koetta. Kukin koe onnistuu todennäköisyydellä p . Oletetaan, että saatiin k kappaletta onnistuneita kokeita. Todennäköisyyden p estimaatti on $\hat{p} = \frac{k}{n}$. Tähän päädytään myös jos merkitään, että $X_i = 1$, jos i :s koe onnistuu, ja $X_i = 0$ muulloin. Tällöin $\sum_{i=1}^n X_i$ on onnistuneiden kokeiden lukumäärä, joten $\hat{p} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$. Seurauksen 3.1 mukaan \hat{p} on p :n harhaton ja tarkentuva estimaattori.

Esim 3.9 Halutaan estimoida ihmisten pituuden odotusarvoa μ sellaisella otoskeskiarvolla, joka poikkeaa μ :stä korkeintaan a :n verran todennäköisyydellä 0.95, eli $P(|\bar{X} - \mu| < a) \simeq 0.95$. Saadaan lauseesta 3.3 ehto $\Phi\left(\frac{a\sqrt{n}}{\sigma}\right) = \frac{1+0.95}{2} = 0.975$, joten $\frac{a\sqrt{n}}{\sigma} = 1.96$. Näin ollen $n = \left(1.96\frac{\sigma}{a}\right)^2$. Oletetaan, että $\sigma = 10$. Jos esimerkiksi $a = 1$, niin $n = 385$, mutta jos $a = 0.5$, niin $n = 1537$.

Esim 3.10 Oletetaan, että kun tehtiin 100 havaintoa, niin $\bar{X} = 54.07$ ja $S^2 = 83.40$. Tällöin lause 3.4 antaa

$$P\left(54.07 - 1.96 \cdot \frac{\sqrt{83.40}}{10} < \mu < 54.07 + 1.96 \cdot \frac{\sqrt{83.40}}{10}\right) \simeq 0.95$$

eli $P(52.2 < \mu < 55.8) \simeq 0.95$.

Esim 3.11 Oletetaan kuten edellisessä esimerkissä, että $\bar{X} = 54.07$ ja $S^2 = 83.40$, mutta havaintoja on nyt vain 20 kappaletta. Tällöin lauseessa 3.5 saadaan α :n arvolla 0.05 jolloin $t_{n-1; \alpha/2} = t_{19; 0.025} = 2.093$ antaa

$$P\left(54.07 - 2.093 \cdot \frac{\sqrt{83.40}}{\sqrt{20}} < \mu < 54.07 + 2.093 \cdot \frac{\sqrt{83.40}}{\sqrt{20}}\right) \simeq 0.95$$

eli $P(49.8 < \mu < 58.3) \simeq 0.95$. Tämä on hiukan laajempi väli kuin $P(52.2 < \mu < 55.8) \simeq 0.95$, joka saatiin edellisessä esimerkissä.