

Matematika A4 - Valószínűségszámítás 11. gyakorlat Paraméterbecslés

$\mathcal{X}_n = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ n elemű minta alapján akarjuk az X valószínűségi változó θ paraméterét becsülni.

- Átlag: $\bar{\mathcal{X}}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ torzítatlan becslés $\mathbb{E}(X)$ -re
- Tapasztalati szórás: $\hat{s} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{\mathcal{X}}_n)^2}$ torzított becslés $\mathbb{D}(X)$ -re
- Torzítatlan becslés $\mathbb{D}(X)$ -re: $\hat{s}^* = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{\mathcal{X}}_n)^2}$

Maximum Likelihood Becslés

Azt a θ értéket akarjuk meghatározni, amire a látott \mathcal{X}_n realizáció a legvalószínűbb. Ehhez maximalizálni kell θ -ban a $l(\mathcal{X}_n, \theta)$ **likelihood függvényt**:

- Diszkrét eset: $l(\mathcal{X}_n, \theta) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i|\theta)$, ahol $\mathbb{P}(X_i|\theta)$ annak a valószínűsége, hogy ha az igazi paraméter θ , akkor X_i -t látunk
- Folytonos eset: $l(\mathcal{X}_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(X_i|\theta)$, ahol $f(X_i|\theta)$ az X változó sűrűségfüggvénye X_i -ben, ha az igazi paraméter θ

Ehhez elég a $L(\mathcal{X}_n, \theta) = \log(l(\mathcal{X}_n, \theta))$ **log likelihood** függvényt maximalizálni. Vagyis keressük azt a $\hat{\theta}$ paramétert, amire $\frac{\partial}{\partial \theta} L(\mathcal{X}_n, \hat{\theta}) = 0$. Azaz

- Diszkrét: $\sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \log(\mathbb{P}(X_i|\hat{\theta})) = 0$
- Folytonos: $\sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \log(f(X_i|\hat{\theta})) = 0$

1. feladat Tegyük fel, hogy X súlyfüggvénye az ismeretlen θ paraméter függvényében az alábbi:

$$\mathbb{P}(X = 0|\theta) = \frac{5\theta}{4}, \quad \mathbb{P}(X = 2|\theta) = \frac{2 - 2\theta}{4}, \quad \mathbb{P}(X = 4|\theta) = \frac{1 - 2\theta}{4}, \quad \mathbb{P}(X = 5|\theta) = \frac{1 - \theta}{4}.$$

Az alábbi mintát látjuk: $\mathcal{X}_8 = (0, 2, 4, 4, 5, 2, 5, 5)$.

- Mennyi a minta átlaga, tapasztalati szórása? Adjunk a szórásra torzítatlan becslést!
- Adjunk ML becslést θ paraméterre!

Megoldásvázlat

(a) Átlag: $\bar{\mathcal{X}}_8 = \frac{\sum_{i=1}^8 X_i}{8} = \frac{27}{8}$.

Tapasztalati szórás: $\hat{s} = \sqrt{\frac{1}{8} \sum_{i=1}^8 (X_i - \frac{27}{8})^2} = \sqrt{\frac{191}{8}}$.

Torzítatlan becslés szórásra: $\hat{s}^* = \sqrt{\frac{1}{7} \sum_{i=1}^8 (X_i - \frac{27}{8})^2} = \sqrt{\frac{n}{n-1}} \cdot \hat{s} = \sqrt{\frac{191}{56}}$.

- (b) Először vegyük észre, hogy a valószínűségek nemnegativitása miatt $0 \leq \theta \leq \frac{1}{2}$. A log likelihood függvény:

$$L(\mathcal{X}_8, \theta) = \ln\left(\frac{5\theta}{4}\right) + 2\ln\left(\frac{2-2\theta}{4}\right) + 2\ln\left(\frac{1-2\theta}{4}\right) + 3\ln\left(\frac{1-\theta}{4}\right)$$

A $\frac{\partial}{\partial \theta} L(\mathcal{X}_8, \theta) = 0$ feltételből azt kapjuk, hogy

$$\frac{1}{\theta} - \frac{2}{1-\theta} - \frac{4}{1-2\theta} - \frac{3}{1-\theta} = 0.$$

Közös nevezőre hozás és a nevezővel szorzás után azt kapjuk, hogy $16\theta^2 - 12\theta + 1 = 0$. Ennek gyökei $\frac{3 \pm \sqrt{5}}{8}$, amiből a nagyobb több, mint $\frac{1}{2}$, ami nem lehet hiszen ekkor $\mathbb{P}(X = 4|\theta) < 0$ lenne. Vagyis $\hat{\theta} = \frac{3-\sqrt{5}}{8}$.

2. feladat Legyen $f(x) = a^2 x e^{-ax}$, ha $x \geq 0$. Adjunk ML becslést az a paraméterre tetszőleges $\mathcal{X}_n = (X_1, \dots, X_n)$ minta esetén!

Megoldásvázlat $\ln f(x|a) = 2 \ln a + \ln x - ax$, vagyis $L(\mathcal{X}_n, a) = 2n \ln a + \sum_{i=1}^n \ln x_i - a \sum_{i=1}^n x_i$.

A $\frac{\partial}{\partial a} L(\mathcal{X}_n, a) = 0$ feltételből $\frac{2n}{a} - \sum_{i=1}^n x_i = 0$. Vagyis $\hat{a} = \frac{2n}{\sum_{i=1}^n x_i} = \frac{2}{\bar{\mathcal{X}}_n}$.

3. feladat Egy berendezés élettartamára a következő mintánk van (években):

$$\mathcal{X}_{16} = (2, 3, 4, 2.5, 3, 3, 3.5, 4, 2, 4, 3, 3, 3.5, 2, 3, 4).$$

- (a) Mennyi a minta átlaga?
 (b) Adjunk ML becslést λ -ra, ha feltesszük, hogy a berendezés élettartamának eloszlása $\text{EXP}(\lambda)$!
 (c) Adjunk ML becslést μ -re, ha feltesszük, hogy a berendezés élettartamának eloszlása $N(\mu, 1)$!

Megoldásvázlat

(a) $\bar{\mathcal{X}}_{16} = \frac{49.5}{16} = \frac{99}{32}$

(b) $\ln f(x|\lambda) = \ln \lambda - \lambda x$, így $\frac{\partial}{\partial \lambda} f(x|\lambda) = \frac{1}{\lambda} - x$. Tehát $\frac{\partial}{\partial \lambda} L(\mathcal{X}_{16}, \lambda) = \sum_{i=1}^{16} \left(\frac{1}{\lambda} - x_i\right) = \frac{16}{\lambda} - 49, 5$.

$\frac{\partial}{\partial \lambda} L(\mathcal{X}_{16}, \lambda) = 0$ feltételből $\hat{\lambda} = \frac{16}{49,5} = \frac{1}{\bar{\mathcal{X}}_{16}}$.

(c) $\ln f(x|\mu) = \ln\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\right) - \frac{(x-\mu)^2}{2}$, így $\frac{\partial}{\partial \mu} f(x|\mu) = x - \mu$. Tehát $\frac{\partial}{\partial \mu} L(\mathcal{X}_{16}, \mu) = \sum_{i=1}^{16} (x_i - \mu) = 49.5 - 16\mu$.

$\frac{\partial}{\partial \mu} L(\mathcal{X}_{16}, \mu) = 0$ feltételből $\hat{\mu} = \frac{49,5}{16} = \bar{\mathcal{X}}_{16}$.

4. feladat Egy cinkelt érmét dobálunk, ahol a fej valószínűsége p .

- (a) A következő adatsorunk van az első fej megjelenésére:

$$\mathcal{X}_{16} = (2, 3, 1, 2, 3, 3, 2, 1, 4, 4, 4, 2, 3, 2, 1, 4).$$

Adjunk ML becslést p -re!

- (b) Mi az ML becslés p -re tetszőleges $\mathcal{X}_n = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ minta esetén?

Megoldásvázlat Legyen X az első fej megjelenéséig a dobások száma. Ekkor $X \sim \text{GEO}(p)$, azaz $\mathbb{P}(X = k|p) = (1-p)^{k-1} \cdot p$. Így $\ln(\mathbb{P}(X = k|p)) = (k-1)\ln(1-p) + \ln p$. Ezt deriválva

$$\frac{\partial}{\partial p} \ln(\mathbb{P}(X = k|p)) = -\frac{k-1}{1-p} + \frac{1}{p} = \frac{1-kp}{p(1-p)}.$$

(a) Tehát $\frac{\partial}{\partial p} L(\mathcal{X}_{16}, p) = \sum_{i=1}^{16} \frac{1-k_i p}{p(1-p)} = \frac{16}{p(1-p)} - \frac{41}{1-p}$.

$$\frac{\partial}{\partial p} L(\mathcal{X}_{16}, p) = 0 \text{ feltételből } \hat{p} = \frac{16}{41}.$$

(b) A fenti számolás alapján $\frac{\partial}{\partial p} L(\mathcal{X}_n, p) = \sum_{i=1}^n \frac{1-k_i p}{p(1-p)} = \frac{n}{p(1-p)} - \frac{\sum_{i=1}^n k_i}{1-p}$.

$$\frac{\partial}{\partial p} L(\mathcal{X}_n, p) = 0 \text{ feltételből } \hat{p} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n k_i} = \frac{1}{\bar{X}_n}.$$

5. feladat Sűrűségfüggvények-e az alábbiak? Ha igen, adjuk meg a perem- és feltételes sűrűségfüggvényeket, várható értékeket, varianciákat illetve a kovarianciát!

(a) $f(x, y) = \frac{4}{5}(x + xy + y)$, ha $0 < x < 1, 0 < y < 1$, egyébként $f(x, y) = 0$

(b) $f(x, y) = \lambda^2 e^{-\lambda(x+y)}$, ha $x, y > 0$, egyébként $f(x, y) = 0$

Megoldásvázlat

(a) Ellenőrizhető, hogy $\iint_{\mathbb{R}^2} f(x, y) dx dy = 1$, így ez egy sűrűségfüggvény. Korábbi feladatokban látott képleteket használva számolhatjuk a kérdezett mennyiségeket. (A számolások felét megspórolhatjuk, ha észrevesszük, hogy az eloszlás szimmetrikus a változóiban.)

- $f_X(x) = \frac{6x+2}{5}$, ha $0 < x < 1$, egyéb x esetén pedig $f_X(x) = 0$.

Hasonlóan (szimmetria miatt) $f_Y(y) = \frac{6y+2}{5}$, ha $0 < y < 1$, egyéb y esetén pedig $f_Y(y) = 0$.
 $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y) = \frac{3}{5}$

- Jól látszódik, hogy $f(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$ nem teljesül minden x, y esetén, így X és Y nem független.

- $f_{X|Y}(x|y) = \frac{2(x+xy+y)}{3y+1}$, míg $f_{Y|X}(y|x) = \frac{2(x+xy+y)}{3x+1}$ (mindkettő $0 < x < 1, 0 < y < 1$ esetén).

$$\mathbb{E}(X|Y = y) = \frac{5y+2}{9y+3}, \mathbb{E}(Y|X = x) = \frac{5x+2}{9x+3}$$

$$\mathbb{E}(X^2|Y = y) = \frac{7y+3}{18y+6}, \mathbb{E}(Y^2|X = x) = \frac{7x+3}{18x+6}$$

$$\mathbb{D}^2(X|Y = y) = \frac{13y^2+8y+1}{18(3y+1)^2}, \mathbb{D}^2(Y|X = x) = \frac{13x^2+8x+1}{18(3x+1)^2}$$

- $\mathbb{E}(XY) = \frac{16}{45}$, $\text{COV}(X, Y) = \frac{-1}{225}$.

(b) Ellenőrizhető, hogy $\iint_{\mathbb{R}^2} f(x, y) dx dy = 1$, így ez egy sűrűségfüggvény. Korábbi feladatokban látott képleteket használva számolhatjuk a kérdezett mennyiségeket. (A számolások felét megspórolhatjuk, ha észrevesszük, hogy az eloszlás szimmetrikus a változóiban.)

- $f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}$, ha $0 < x$ (egyéb x esetén pedig $f_X(x) = 0$), vagyis $X \sim \text{EXP}(\lambda)$. Hasonlóan $Y \sim \text{EXP}(\lambda)$. Emiatt $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y) = \frac{1}{\lambda}$.

- Jól látszódik, hogy $f(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$ teljesül minden x, y esetén, így X és Y független.

- Függetlenség miatt a feltételes sűrűségfüggvények, várható értékek és szórásnégyzetek megegyeznek a peremeloszlás ($\text{EXP}(\lambda)$) megfelelő mennyiségeivel:

$$f_{X|Y}(x|y) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad f_{Y|X}(y|x) = \lambda e^{-\lambda y} \quad 0 < x, 0 < y,$$

$$\mathbb{E}(X|Y = y) = \mathbb{E}(Y|X = x) = \frac{1}{\lambda},$$

$$\mathbb{D}^2(X|Y = y) = \mathbb{D}^2(Y|X = x) = \frac{1}{\lambda^2}.$$

- $\mathbb{E}(XY) \stackrel{\text{függetlenség}}{=} \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) = \frac{1}{\lambda^2}, \text{COV}(X, Y) = 0.$