

1. Zajos megfigyelés(ek)re alapozva eldöntendő, hogy a megfigyelési csatornában az a_0 vagy egy attól eltérő a_1 jelszint van-e jelen? H_0 jelöli azt a hipotézist, hogy az a_0 jelszint van jelen. Ennek a priori valószínűsége $P_0 = 0.6$. H_1 jelöli azt a hipotézist, hogy az a_1 jelszint van jelen. Ennek a priori valószínűsége $P_1 = 0.4$. A költségek: $C_{10} = C_{01} = 10$; $C_{00} = C_{11} = 1$. A feltételes valószínűségsűrűség függvények:

$$f\{z|H_0\} = \begin{cases} \frac{3z(1-\frac{z}{2})}{2}, & 0 \leq z \leq 2 \\ 0 & \text{egyébként} \end{cases} \quad f\{z|H_1\} = \begin{cases} \frac{z}{2}, & 0 \leq z \leq 2 \\ 0 & \text{egyébként} \end{cases}$$

Az elsőként megfigyelt érték $z_0 = 1.2$. Hogyan dönt (max. 3 pont)? Elvégzünk egy második mérést is, aminek eredménye $z_1 = 1.8$. Erre a mérésre alapozva hogyan dönt (max. 1 pont)? Hogyan dönt, ha mindkét megfigyelt értéket figyelembe veszi (max. 1 pont)? Mekkora lehet az a_0 jelszint várható értéke (max. 2 pont)?

Megoldás:

A megfigyelt értéket behelyettesítjük a likelihood arány függvénybe, és ha $\Lambda(z) > \eta$, akkor a döntés H_1 , ha $\Lambda(z) < \eta$, akkor a döntés a H_0 .

$$\eta = \frac{0.6(10-1)}{0.4(10-1)} = \frac{3}{2} = 1.5, \Lambda(z_0) = \frac{f(z_0|H_1)}{f(z_0|H_0)} \cong \frac{0.6}{0.72} \cong 0.83 < \eta, \Lambda(z_1) = \frac{f(z_1|H_1)}{f(z_1|H_0)} \cong \frac{0.9}{0.27} \cong 3.33 > \eta,$$

$$\Lambda(z_0, z_1) = \frac{f(z_0|H_1) f(z_1|H_1)}{f(z_0|H_0) f(z_1|H_0)} \cong \frac{0.6 \cdot 0.9}{0.72 \cdot 0.27} \cong \frac{0.54}{0.1944} \cong 2.78 > \eta$$

A döntéseink rendre: H_0, H_1, H_1

$E[a_0] = 1$, mert a sűrűségfüggvény $z = 1$ -re szimmetrikus.

$$E[a_0] = \int_{-\infty}^{\infty} z f\{z|H_0\} dz = \int_0^2 \frac{3z^2(1-\frac{z}{2})}{2} dz = \frac{z^3}{2} \Big|_0^2 + \frac{3z^4}{16} \Big|_0^2 = 4 - 3 = 1$$

2. Az $f\{a|z\} = \begin{cases} \frac{a}{2}, & 0 \leq z \leq 2 \\ 0 & \text{egyébként} \end{cases}$ a posteriori sűrűségfüggvény feltételezésével számítsa ki a minimális átlagos négyzetes hibájú becslő (max. 2 pont), a minimális átlagos abszolút hibájú becslő (max. 1 pont), és a maximum a posteriori becslő (max. 1 pont) számértékét! Határozza meg a minimális átlagos négyzetes hibájú becslő varianciáját (max. 2 pont)?

Megoldás:

$$\hat{a}_{MS} = \int_{-\infty}^{\infty} a f(a|z) da = \int_0^2 \frac{a^2}{2} da = \frac{a^3}{6} \Big|_0^2 = \frac{4}{3} = 1 \frac{1}{3}, \quad \hat{a}_{ABS}: \frac{x^2}{2} * \frac{1}{2} = 0.5 \rightarrow x = \sqrt{2}, \quad \hat{a}_{ABS} \cong 1.414$$

$$\hat{a}_{MAP} = 2.$$

$$\begin{aligned} var(\hat{a}_{MS}) &= E[a^2] - \hat{a}_{MS}^2 = \int_{-\infty}^{\infty} a^2 f(a|z) da - \hat{a}_{MS}^2 = \int_0^2 a^3 \frac{1}{2} da - \hat{a}_{MS}^2 = \\ &= \frac{a^4}{8} \Big|_0^2 - \hat{a}_{MS}^2 = 2 - \left(1 \frac{1}{3}\right)^2 = \frac{2}{9} \cong 0,22 \end{aligned}$$

3. Az átlagos négyzetes hibát az $mse(\hat{a}) = E[(\hat{a} - a)^2] = var(\hat{a}) + b^2(a)$ összefüggéssel definiáltuk. Additív, Gauss eloszlású fehér zajjal terhelt DC szint mérését végezzük mérési sorozatra alapozva: $z_k = a + w_k$, $k = 0, 1, \dots, N - 1$, ahol a w_k korrelálatlan minden mintával, és valószínűség sűrűségfüggvénye $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$. Vezesse le a minimális varianciájú, torzítatlan becslő kifejezését erre az esetre (max. 3 pont)! Vajon az átlagos négyzetes hiba csökkenthető-e az elért minimális variancia alá, ha megengedjük, hogy $b(a) \neq 0$ legyen? A vizsgálatot úgy végezze, hogy az optimális torzítatlan becslő helyett annak α -szorosát használja becslőnek, és ezen paraméter függvényében minimalizálja $mse(\hat{a})$ kifejezését (max. 4 pont)!

Megoldás:

A csatornakaraktisztika:

$$f(\mathbf{z}|a) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{N}{2}}} e^{-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{k=0}^{N-1} (z_k - a)^2},$$

amelynek maximumhelyénél kapjuk az a paraméter Gauss-Markov becslőjét:

$$\left. \frac{\partial \ln f(\mathbf{z}|a)}{\partial a} \right|_{\hat{a}=\hat{a}_{ML}=\hat{a}_{GM}} = \frac{N}{\sigma_n^2} \left[\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} z_k - a \right] = 0,$$

ahonnan

$$\hat{a}_{ML} = \hat{a}_{GM} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} z_k,$$

azaz lineáris megfigyelési egyenlet és Gauss eloszlású csatorna zaj esetén a legjobb (Gauss-Markov) becslő az egyszerű átlagolás. Ez torzítatlan, mert $E\{\hat{a}_{ML}\}=a$, valamint minimális varianciájú, mert

$$\frac{\partial \ln f(\mathbf{z}; a)}{\partial a} = I(a)(g(\mathbf{z}) - a)$$

struktúrájú:

$$\hat{a}_{ML} = g(\mathbf{z}) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} z_k, \quad \text{var}\{\hat{a}_{ML}\} = I^{-1}(a) = \frac{\sigma_n^2}{N}.$$

Ha $\hat{a} = \alpha * \hat{a}_{ML}$, akkor

$$\text{mse}(\hat{a}) = \text{var}(\hat{a}) + b^2(a) = \alpha^2 \frac{\sigma_n^2}{N} + (\alpha - 1)^2 a^2$$

Ennek minimumhelye α függvényében:

$$\left. \frac{\partial \text{mse}}{\partial \alpha} = 2\alpha \frac{\sigma_n^2}{N} + 2(\alpha - 1)a^2 \right|_{\alpha=\alpha_{mse}} = 0,$$

ahonnan

$$\alpha_{mse} = \frac{a^2}{a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N}}$$

. Ezt visszahelyettesítve

$$\text{mse}(\hat{a}, \alpha_{mse}) = \left(\frac{a^2}{a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N}} \right)^2 \frac{\sigma_n^2}{N} + \left(\frac{\frac{\sigma_n^2}{N}}{a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N}} \right)^2 a^2 = \frac{\sigma_n^2}{N} \frac{a^2 \left(a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N} \right)}{\left(a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N} \right)^2} = \frac{\sigma_n^2}{N} \frac{a^2}{a^2 + \frac{\sigma_n^2}{N}} \leq \frac{\sigma_n^2}{N},$$

azaz az mse (és ezzel $\text{var}(\hat{a})$) csökkenhet torzított mérés esetén! Azonban ez általában nem „realizálható”, tehát csak elvi megfontolás, hiszen α_{mse} az ismeretlen a paraméter függvénye! Ugyanakkor próbálkozni lehet!

4. Additív, Gauss eloszlású zajjal terhelt DC szint mérését végezzük mérési sorozatra alapozva: $z_k = A + w_k$, $k = 0, 1, \dots, N-1$, ahol a w_k korrelátlan minden mintával, várható értéke nulla, de a szórása ismeretlen. Torzítatlan-e a következő becslés? (max. 4 pont)

$$\hat{\mathbf{a}} = \begin{bmatrix} \hat{A} \\ \widehat{\sigma^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} z_k \\ \frac{1}{N-1} \sum_{k=0}^{N-1} (z_k - \hat{A})^2 \end{bmatrix}$$

Megoldás:

Mivel $E\{z_k\} = A$, ezért a A paraméter becslése torzítatlan. Mivel

$$E\{\widehat{\sigma^2}\} = \frac{1}{N-1} \sum_{k=0}^{N-1} E\{(z_k - A - \hat{A} - A)^2\} =$$

$$= \frac{1}{N-1} \left[\sum_{k=0}^{N-1} E\{(z_k - A)^2\} - 2 \sum_{k=0}^{N-1} E\left\{ (z_k - A) \frac{1}{N} \sum_{j=0}^{N-1} (z_j - A) \right\} + \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} (z_i - A) \right) \left(\frac{1}{N} \sum_{j=0}^{N-1} (z_j - A) \right) \right] =$$

$$= \frac{1}{N-1} [N\sigma^2 - 2\sigma^2 + \sigma^2] = \sigma^2,$$

tehát a σ^2 paraméter becslése torzítatlan. Itt felhasználtuk, hogy $E\{(z_k - A)^2\} = \sigma^2$, és $E\{(z_k - A)(z_j - A)\} = 0$, ha $j \neq k$.

5. Távolságot mérünk radarral: $R = \tau \frac{c}{2}$, ahol τ a reflektálódott elektromágneses hullám terjedési ideje, c a fénysebesség. A terjedési idő megfigyelésére van lehetőségünk, összesen négy megfigyelést végzünk. A megfigyelési egyenlet: $z_k = \tau + w_k$, ahol w_k nulla várható értékű, $C_w = \sigma_w^2 I$ kovariancia mátrixú, Gauss eloszlású zaj. Azt is tudjuk, hogy R μ_R várható értékű, és σ_R^2 varianciájú valószínűségi változóként modellezhető. Válasszon olyan mérési módszert, amely minden elérhető információt hasznosít! Vezesse le a becslő és varianciájának kifejezését (max. 4 pont)! Adja meg a numerikus értékeket is, ha $z_0 = 95\mu s$, $z_1 = 105\mu s$, $z_2 = 97\mu s$, $z_3 = 103\mu s$, $\sigma_w = 4\mu s$, $\mu_R = 15km$, $\sigma_R = 300m$ ($c = 3 \cdot 10^5 \frac{km}{s}$) (max. 2 pont)! Ezt követően határozza meg a távolság értékét és szórását (max. 1 pont)!

Megoldás:

Használjuk a Bayes becslést, és a maximum a posteriori (MAP) becslés technikáját!

$$\left. \frac{\partial f(a|\mathbf{z})}{\partial a} \right|_{a=\hat{a}_{MAP}} = 0, \quad \left. \frac{\partial \ln f(\mathbf{z}|a)}{\partial a} + \frac{\partial \ln f(a)}{\partial a} \right|_{a=\hat{a}_{MAP}} = 0.$$

$$\text{Most } f(R) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_R} e^{-\frac{(R-\mu_R)^2}{2\sigma_R^2}}, \text{ illetve } f(\tau) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_\tau} e^{-\frac{(\tau-\mu_\tau)^2}{2\sigma_\tau^2}} \quad f(\mathbf{z}|\tau) = \frac{1}{(2\pi\sigma_w^2)^{\frac{N}{2}}} e^{-\frac{1}{2\sigma_w^2} \sum_{k=0}^{N-1} (z_k - \tau)^2}, \text{ amiből}$$

$$\frac{\partial \ln f(\tau)}{\partial \tau} = -\frac{\tau - \mu_\tau}{\sigma_\tau^2}, \quad \frac{\partial \ln f(\mathbf{z}|\tau)}{\partial \tau} = \frac{1}{\sigma_w^2} \sum_{k=0}^{N-1} (z_k - \tau). \quad \left. \frac{1}{\sigma_w^2} \sum_{k=0}^{N-1} (z_k - \tau) - \frac{\tau - \mu_\tau}{\sigma_\tau^2} \right|_{\tau_{MAP}} = 0$$

$$\tau_{MAP} = \frac{\mu_\tau + \frac{\sigma_\tau^2}{\sigma_w^2} \sum_{k=0}^{N-1} z_k}{1 + N \frac{\sigma_\tau^2}{\sigma_w^2}}, \quad var\{\tilde{\tau}\} = \frac{\sigma_\tau^2}{1 + N \frac{\sigma_\tau^2}{\sigma_w^2}}$$

Tehát:

$$\hat{\tau}_{MAP} = \frac{100 + \frac{1}{4} 400}{1 + 4 \frac{1}{4}} \mu s = 100 \mu s, \quad \sqrt{var(\hat{\tau}_{MAP})} = \sqrt{\frac{4}{2}} = \sqrt{2} \mu s$$

A távolság értéke és szórása:

$$\hat{R}_{MAP} = \hat{\tau}_{MAP} \frac{c}{2} = 100 \mu s * \frac{3 \cdot 10^5 km}{2 s} = 15 km,$$

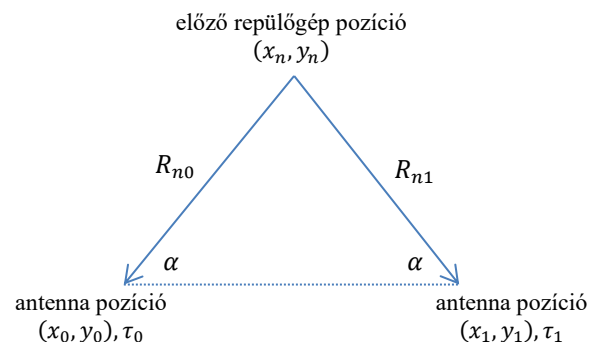
$$\sqrt{var(\hat{R}_{MAP})} = \frac{c}{2} \sqrt{var(\hat{\tau}_{MAP})} = \frac{3 \cdot 10^5 km}{2 s} \sqrt{2} \cdot 10^{-6} \mu s \approx 212.13 m$$

6. Repülőgépet követünk két földi mérőállomással. A robotpilóta fixen tartja a tengerszint feletti magasságot, tehát csak a vízszintes eltérés becslését kell megoldanunk. A probléma megoldásához az előadáson megismert összefüggések a következők:

$$R_k(x_s, y_s) = \sqrt{(x_s - x_k)^2 + (y_s - y_k)^2}$$

$$t_k = T_0 + \frac{R_k}{c} + w_k, k = 0, 1, \dots, N-1,$$

ahol t_k a vételi időpont, T_0 az üzenetküldés időpontja, c a terjedési sebesség, w_k nulla várható értékű, σ_w^2 varianciájú zaj, melynek mintái korrelálatlanok. $\mathbf{a} = [x_s \ y_s]^T$.



Feltételezzük, hogy – például az előző mérés eredményeként – rendelkezésre állnak egy, az ismeretlenhez közeleső pozíció x_n, y_n és $R_{nk}, k = 0, 1, \dots, N - 1$, adatai.

$$R_k \cong R_{nk} + \left. \frac{\partial R_k}{\partial x_s} \right|_{x_s=x_n} \delta x_s + \left. \frac{\partial R_k}{\partial y_s} \right|_{y_s=y_n} \delta y_s = R_{nk} + \cos(\alpha_k) \delta x_s + \sin(\alpha_k) \delta y_s,$$

$$t_k = T_0 + \frac{R_{nk} + \cos(\alpha_k) \delta x_s + \sin(\alpha_k) \delta y_s}{c} + w_k, k = 0, 1, \dots, N - 1.$$

Itt R_{nk}/c minden antenna pozícióban is mert konstans, ezért a továbbiakban bevezethetjük:

$$\tau_k = t_k - \frac{R_{nk}}{c} = T_0 + \frac{\cos(\alpha_k) \delta x_s + \sin(\alpha_k) \delta y_s}{c} + w_k, k = 0, 1, \dots, N - 1.$$

Egy további transzformációval azonban T_0 kiiktatható: ez az érkezési idők különbsége (time difference of arrivals: TDOA) módszer. Képezzük a következő különbségeket:

$$z_k = \tau_k - \tau_{k-1} = \frac{[\cos(\alpha_k) - \cos(\alpha_{k-1})] \delta x_s + [\sin(\alpha_k) - \sin(\alpha_{k-1})] \delta y_s}{c} + [w_k - w_{k-1}],$$

$$k = 1, \dots, N - 1.$$

$$\mathbf{z} = \frac{1}{c} \begin{bmatrix} \cos(\alpha_1) - \cos(\alpha_0) & \sin(\alpha_1) - \sin(\alpha_0) \\ \vdots & \vdots \\ \cos(\alpha_{N-1}) - \cos(\alpha_{N-2}) & \sin(\alpha_{N-1}) - \sin(\alpha_{N-2}) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \delta x_s \\ \delta y_s \end{bmatrix} + \mathbf{w} = \mathbf{U} \mathbf{a} + \mathbf{w},$$

$$\mathbf{w} = \begin{bmatrix} w'_1 \\ \vdots \\ w'_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & -1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_0 \\ \vdots \\ w_{N-1} \end{bmatrix} = \mathbf{A} \mathbf{w}, \quad \mathbf{C}_w = E[\mathbf{A} \mathbf{w} \mathbf{w}^T \mathbf{A}^T] = \sigma_w^2 [\mathbf{A} \mathbf{A}^T].$$

$$\hat{\mathbf{a}} = \begin{bmatrix} \delta x_s \\ \delta y_s \end{bmatrix} = [\mathbf{U}^T [\mathbf{A} \mathbf{A}^T]^{-1} \mathbf{U}]^{-1} \mathbf{U}^T [\mathbf{A} \mathbf{A}^T]^{-1} \mathbf{z}, \quad \mathbf{C}_{\hat{\mathbf{a}}} = \sigma_w^2 [\mathbf{U}^T [\mathbf{A} \mathbf{A}^T]^{-1} \mathbf{U}]^{-1}.$$

Aktualizálja a fenti összefüggéseket az ábra szerinti esetre, és becsülje meg a vízszintes irányú elmozdulás értékét és szórását, ha $\sigma_w = 0.1 \mu s$, $z_1 = -1 \mu s$ és $\alpha = 60^\circ$ (max. 4 pont)! Milyen további információra van szükségünk ahhoz, hogy a repülőgép sebességét is meg tudjuk határozni? (max. 1 pont)

Megoldás: $\mathbf{U} = \frac{1}{c} [\cos(120^\circ) - \cos(60^\circ)] = -\frac{1}{c}$, $\mathbf{A} = [-1 \quad 1]$, $\mathbf{A} \mathbf{A}^T = 2$, $\mathbf{C}_w = 2 \sigma_w^2$, $\hat{a}' = \widehat{\delta x_s} = -c z_1 = 300m$
 $\mathbf{C}_{\hat{a}} = 2c^2 \sigma_w^2$, $\sqrt{\text{var}(\hat{a}')} = 30 * \sqrt{2} \cong 42,43m$.

7. Egységnyi szórású fehér-zaj minta-sorozatból színes-zaj mintasorozatot szeretnénk előállítani. Vezesse le, hogy milyen tulajdonságú mátrixszal kell transzformálni a fehér-zaj mintasorozatot, hogy a színes zaj kovariancia-mátrixa \mathbf{C} legyen (max. 1 pont)! Határozza meg a transzformáció mátrixának elemeit, ha $\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix}$ (max. 3 pont)!

Megoldás: $\mathbf{w}' = \mathbf{D} \mathbf{w}$, $E\{\mathbf{D} \mathbf{w} \mathbf{w}'^T \mathbf{D}^T\} = \mathbf{D} E\{\mathbf{w} \mathbf{w}'^T\} \mathbf{D}^T = \mathbf{D} \mathbf{D}^T = \mathbf{C}$.

Egy lehetséges választás: $\begin{bmatrix} a & 0 \\ b & c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ 0 & c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a^2 & ab \\ ab & b^2 + c^2 \end{bmatrix}$. Innen $a = \pm 1$, $b = \frac{\rho}{a} = \pm \rho$, $c = \pm \sqrt{1 - \rho^2}$.