

8. Gyakorlat

Rekurzív LS becslés

1. A megfigyelés modellje $z_k = Ar^k + w_k$, $k = 0, 1, \dots, N-1$, ahol w_k nem ismert modellezési és mérési hibát takar, $|r| < 1$ ismert konstans, A pedig a mérendő paraméter. Határozza meg a mérendő paraméter LS becslőjét! Vizsgálja meg az $|r| \rightarrow 1$, és az $N \rightarrow \infty$ eseteket! Ezt követően származtassa az LS becslő rekurzív változatát! Ellenőrizze, hogy a többparaméteres esetre az előadáson bemutatott összefüggések alkalmazhatók-e!

Megoldás:

$$\mathbf{z} = \begin{bmatrix} z_0 \\ z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ r \\ r^2 \\ \vdots \\ r^{N-1} \end{bmatrix} [A] + \begin{bmatrix} w_0 \\ w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_{N-1} \end{bmatrix},$$

Az LS becslő:

$$\hat{A} = [\mathbf{U}^T \mathbf{U}]^{-1} \mathbf{U}^T \mathbf{z} = \frac{1-r^2}{1-r^{2N}} \sum_{k=0}^{N-1} z_k r^k,$$

ahol felhasználtuk a mértani sor összegképletét:

$$\sum_{k=0}^{N-1} r^{2k} = \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} = 1 + r^2 + \dots + r^{2(N-1)}$$

Ha $|r| \rightarrow 1$, akkor

$$\hat{A} = [\mathbf{U}^T \mathbf{U}]^{-1} \mathbf{U}^T \mathbf{z} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} z_k,$$

Ha $N \rightarrow \infty$, de $|r| < 1$, akkor

$$\hat{A} = [\mathbf{U}^T \mathbf{U}]^{-1} \mathbf{U}^T \mathbf{z} = (1-r^2) \sum_{k=0}^{\infty} z_k r^k.$$

Figyeljük meg, hogy amennyiben minden megfigyelt érték r , akkor a becslő is 1-et ad!

A rekurzív felíráshoz írjuk át a becslő kifejezését a futó n -re:

$$\hat{A}(n) = [\mathbf{U}^T(n) \mathbf{U}(n)]^{-1} \mathbf{U}^T(n) \mathbf{z}(n) = \frac{1-r^2}{1-r^{2n}} \sum_{k=0}^{n-1} r^k z(k),$$

majd $n+1$ -re:

$$\hat{A}(n+1) = [\mathbf{U}^T(n+1) \mathbf{U}(n+1)]^{-1} \mathbf{U}^T(n+1) \mathbf{z}(n+1) = \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} \sum_{k=0}^n r^k z(k),$$

illetve szétbontva:

$$\hat{A}(n+1) = \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} \sum_{k=0}^{n-1} r^k z(k) + \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} r^n z(n).$$

Mivel az n -re felírt összefüggésből

Méréselmélet gyakorlat, 2022. április 6.

$$\sum_{k=0}^{n-1} r^k z(k) = \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} \hat{A}(n),$$

ezért

$$\hat{A}(n+1) = \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} \hat{A}(n) + \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} r^n z(n)$$

Mivel

$$\frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} = \frac{1-r^{2n}}{1-r^{2(n+1)}} = \frac{1-r^{2(n+1)} - r^{2n} + r^{2(n+1)}}{1-r^{2(n+1)}} = 1 - \frac{(1-r^2)r^{2n}}{1-r^{2(n+1)}},$$

ezért

$$\hat{A}(n+1) = \hat{A}(n) + \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} r^n [z(n) - r^n \hat{A}(n)] = \hat{A}(n) + G(n)[z(n) - r^n \hat{A}(n)],$$

ahol

$$G(n) = \frac{1-r^2}{1-r^{2(n+1)}} r^n$$

Mivel célszerűen $\hat{A}(0) = 0$ kezdeti értékről indulhatunk és $G(0) = 1$, ezért $\hat{A}(1) = z(0)$, ami a nemrekurzív számítással teljes összhangban van.

$$G(1) = \frac{1-r^2}{1-r^4} r, \quad \hat{A}(2) = z(0) + \frac{1-r^2}{1-r^4} r [z(1) - rz(0)] = \frac{1-r^2}{1-r^4} [z(0) + rz(1)],$$

azaz megkapjuk a $N = 2$ esetre érvényes LS becslőt.

$$G(2) = \frac{1-r^2}{1-r^6} r^2$$

Ezekután vegyük elő a mátrixos eset összefüggéseit!

$$\hat{\mathbf{a}}(n+1) = \hat{\mathbf{a}}(n) + \mathbf{G}(n)[z(n) - \mathbf{u}(n)\hat{\mathbf{a}}(n)]$$

$$\mathbf{G}(n) = \frac{\mathbf{P}(n)\mathbf{u}^T(n)}{1 + \mathbf{u}(n)\mathbf{P}(n)\mathbf{u}^T(n)}$$

$$\mathbf{P}(n+1) = [\mathbf{I} - \mathbf{G}(n)\mathbf{u}(n)]\mathbf{P}(n)$$

Mivel

$$\mathbf{P}(n) = [\mathbf{U}^T(n)\mathbf{U}(n)]^{-1}$$

ezért

$$\mathbf{P}(1) = [\mathbf{U}^T(1)\mathbf{U}(1)]^{-1} = 1$$

kezdeti értékkel tudunk indulni, ami a nemrekurzív LS megoldásából jön $N = 1$ esetre. Ugyaninnen $\hat{A}(1) = z(0)$. Mivel a megfigyelési mátrix második eleme $\mathbf{u}(1) = r$, ezért

$$\mathbf{G}(1) = \frac{\mathbf{P}(1)\mathbf{u}^T(1)}{1 + \mathbf{u}(1)\mathbf{P}(1)\mathbf{u}^T(1)} = \frac{r}{1+r^2} = \frac{1-r^2}{1-r^4} r,$$

$$\mathbf{P}(2) = [\mathbf{I} - \mathbf{G}(1)\mathbf{u}(1)]\mathbf{P}(1) = 1 - \frac{r^2}{1+r^2} = \frac{1}{1+r^2}, \quad \mathbf{u}(2) = r^2$$

$$\mathbf{G}(2) = \frac{\mathbf{P}(2)\mathbf{u}^T(2)}{1 + \mathbf{u}(2)\mathbf{P}(2)\mathbf{u}^T(2)} = \frac{r^2}{(1+r^2)\left(1 + \frac{r^4}{1+r^2}\right)} = \frac{r^2}{1+r^2+r^4} = \frac{1-r^2}{1-r^6} r^2,$$

vagyis ezek segítségével is ugyanazokat az értékeket kapjuk.

Méréselmélet gyakorlat, 2022. április 6.

Megjegyzés: Ha a ismeretlen paramétervektor dimenziója M , akkor felvethető, hogy először a nemrekurzív eljárással előállítsuk $\mathbf{P}(M)$ és $\hat{\mathbf{A}}(M)$ értékét, és utána indítsuk az iterációt $\mathbf{G}(M)$ majd $\mathbf{P}(M+1)$, stb. előállításával.

2. Az 5. gyakorlaton az előző példa következő változata szerepelt:

A megfigyelés modellje $z_k = Ar^k + w_k$, $k = 0, 1, \dots, N-1$, ahol w_k Gauss eloszlású, nulla várható értékű, σ_w^2 varianciájú fehér zaj, $|r| < 1$ ismert konstans, A pedig a mérendő paraméter. Határozza meg a mérendő paraméter GM becslőjét! Nézzük meg ennek rekurzív megoldását!

Az előadás alapján, amit változtatni kell:

$$\mathbf{G}(n) = \frac{\mathbf{P}(n)\mathbf{u}^T(n)}{\sigma_w^2 + \mathbf{u}(n)\mathbf{P}(n)\mathbf{u}^T(n)}$$

Mivel $\mathbf{C}_w = \sigma_w^2 \mathbf{I}$

$$\mathbf{P}(n) = [\mathbf{U}^T(n)\mathbf{C}_w^{-1}\mathbf{U}(n)]^{-1}$$

ezért

$$\mathbf{P}(1) = [\mathbf{U}^T(1)\mathbf{C}_w^{-1}\mathbf{U}(1)]^{-1} = \sigma_w^2$$

kezdeti értékkel tudunk indulni, ami a nemrekurzív LS megoldásából jön $N=1$ esetre. Ugyaninnen $\hat{\mathbf{A}}(1) = z(0)$. Mivel a megfigyelési mátrix második eleme $\mathbf{u}(1) = r$, ezért

$$\mathbf{G}(1) = \frac{\sigma_w^2 \mathbf{u}^T(1)}{\sigma_w^2 + \mathbf{u}(1)\sigma_w^2 \mathbf{u}^T(1)} = \frac{r}{1+r^2} = \frac{1-r^2}{1-r^4} r,$$

$$\mathbf{P}(2) = [\mathbf{I} - \mathbf{G}(1)\mathbf{u}(1)]\mathbf{P}(1) = \left[1 - \frac{r^2}{1+r^2}\right]\sigma_w^2 = \frac{\sigma_w^2}{1+r^2}, \quad \mathbf{u}(2) = r^2$$

$$\mathbf{G}(2) = \frac{\mathbf{P}(2)\mathbf{u}^T(2)}{1 + \mathbf{u}(2)\mathbf{P}(2)\mathbf{u}^T(2)} = \frac{\sigma_w^2 r^2}{(1+r^2)\left(\sigma_w^2 + \frac{\sigma_w^2 r^4}{1+r^2}\right)} = \frac{r^2}{1+r^2+r^4} = \frac{1-r^2}{1-r^6} r^2,$$

vagyis ezek segítségével is ugyanazokat az értékeket kapjuk, mint az előző példában, ill. a becslő varianciájára az 5. gyakorlaton szerepelt példával összhangban:

$$\text{var}(\hat{A}) = \sigma_w^2 \frac{1-r^2}{1-r^{2N}}$$

$$\text{var}[\hat{A}(1)] = \mathbf{P}(1) = \sigma_w^2$$

$$\text{var}[\hat{A}(2)] = \mathbf{P}(2) = \frac{\sigma_w^2}{1+r^2} = \sigma_w^2 \frac{1-r^2}{1-r^4}$$

és így tovább.

3. A megfigyelés modellje $z_k = A + Br^k + w_k$, $k = 0, 1, \dots, N-1$, ahol w_k nem ismert modellezési és mérési hibát takar, $|r| < 1$ ismert konstans, A pedig a mérendő paraméter. Határozza meg a mérendő paraméter LS becslőjét! Ezt követően származtassa az LS becslő rekurzív változatát! Ellenőrizze, hogy a többparaméteres esetre az előadáson bemutatott összefüggések alkalmazhatók-e!

$$\mathbf{U}^T \mathbf{U} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & r & \dots & r^{N-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & r \\ \vdots & \vdots \\ 1 & r^{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} N & \frac{1-r^N}{1-r} \\ 1-r^N & \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} \end{bmatrix}$$

$$[\mathbf{U}^T \mathbf{U}]^{-1} = \frac{1}{N \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} - \left(\frac{1-r^N}{1-r}\right)^2} \begin{bmatrix} \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} & -\frac{1-r^N}{1-r} \\ -\frac{1-r^N}{1-r} & N \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{U}^T \mathbf{z} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & r & \dots & r^{N-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_0 \\ z_1 \\ \vdots \\ z_{N-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{k=0}^{N-1} z_k \\ \sum_{k=0}^{N-1} z_k r^k \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \hat{A} \\ \hat{B} \end{bmatrix} = \frac{1}{N \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} - \left(\frac{1-r^N}{1-r}\right)^2} \begin{bmatrix} \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} & -\frac{1-r^N}{1-r} \\ -\frac{1-r^N}{1-r} & N \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sum_{k=0}^{N-1} z_k \\ \sum_{k=0}^{N-1} z_k r^k \end{bmatrix} =$$

$$= \frac{1}{N \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} - \left(\frac{1-r^N}{1-r}\right)^2} \begin{bmatrix} \frac{1-r^{2N}}{1-r^2} \sum_{k=0}^{N-1} z_k - \frac{1-r^N}{1-r} \sum_{k=0}^{N-1} z_k r^k \\ -\frac{1-r^N}{1-r} \sum_{k=0}^{N-1} z_k + N \sum_{k=0}^{N-1} z_k r^k \end{bmatrix}$$

A rekurzív változathoz:

$$\mathbf{U}^T(n) \mathbf{U}(n) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & r & \dots & r^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ r \\ \vdots \\ r^{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} n & \frac{1-r^n}{1-r} \\ \frac{1-r^n}{1-r} & \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix}$$

ahol

$$a = a(n) = n, b = b(n) = \frac{1-r^n}{1-r}, c = c(n) = \frac{1-r^{2n}}{1-r^2}$$

$$P(n) = [\mathbf{U}^T(n) \mathbf{U}(n)]^{-1} = \frac{1}{n \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} - \left(\frac{1-r^n}{1-r}\right)^2} \begin{bmatrix} \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} & -\frac{1-r^n}{1-r} \\ -\frac{1-r^n}{1-r} & n \end{bmatrix} = \frac{1}{ac - b^2} \begin{bmatrix} c & -b \\ -b & a \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{U}^T(n+1) \mathbf{U}(n+1) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & r & \dots & r^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ r \\ \vdots \\ r^n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} n+1 & \frac{1-r^{n+1}}{1-r} \\ \frac{1-r^{n+1}}{1-r} & \frac{1-r^{2(n+1)}}{1-r^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a+1 & b+\Delta b \\ b+\Delta b & c+(\Delta b)^2 \end{bmatrix}$$

ahol $\Delta b = r^n$

$$P(n+1) = [\mathbf{U}^T(n+1) \mathbf{U}(n+1)]^{-1} = \frac{1}{(a+1)(c+(\Delta b)^2) - (b+\Delta b)^2} \begin{bmatrix} c+(\Delta b)^2 & -b-\Delta b \\ -b-\Delta b & a+1 \end{bmatrix} =$$

$$= \frac{1}{(a+1)(c+(r^n)^2) - (b+r^n)^2} \begin{bmatrix} c+(r^n)^2 & -b-r^n \\ -b-r^n & a+1 \end{bmatrix} = \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} c+(r^n)^2 & -b-r^n \\ -b-r^n & a+1 \end{bmatrix}$$

ahol $D(n) = (a+1)(c+(r^n)^2) - (b+r^n)^2$ a $P(n+1)$ mátrix determinánsa.

Felhasználva, hogy $\mathbf{u}(n) = [1 \quad \Delta b] = [1 \quad r^n]$, valamint

$$\mathbf{G}(n) = \frac{\mathbf{P}(n) \mathbf{u}^T(n)}{1 + \mathbf{u}(n) \mathbf{P}(n) \mathbf{u}^T(n)}$$

$$\mathbf{G}(n) = \frac{\frac{1}{ac - b^2} \begin{bmatrix} c & -b \\ -b & a \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ r^n \end{bmatrix}}{1 + \frac{1}{ac - b^2} \begin{bmatrix} 1 & r^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c & -b \\ -b & a \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ r^n \end{bmatrix}} = \frac{1}{(a+1)(c+(r^n)^2) - (b+r^n)^2} \begin{bmatrix} c - br^n \\ -b + ar^n \end{bmatrix} =$$

$$= \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} c - br^n \\ -b + ar^n \end{bmatrix} = \frac{1}{(n+1) \frac{1-r^{2(n+1)}}{1-r^2} - \left(\frac{1-r^{n+1}}{1-r}\right)^2} \begin{bmatrix} \frac{1-r^{2n}}{1-r^2} - \frac{1-r^n}{1-r} r^n \\ -\frac{1-r^n}{1-r} + nr^n \end{bmatrix}$$

ahol közös nevezőre hozásokkal az emeletes tört eltüntethető, a képlet még rendezhető.

Mivel most ismerjük $P(n+1)$, ezért ellenőrzésképpen felhasználhatjuk, hogy

$P(n+1) = [I - G(n)u(n)]P(n)$ -ből kiindulva:

$$\begin{aligned} G(n)u(n) &= I - P(n+1)P^{-1}(n) \\ \begin{bmatrix} g_0(n) \\ g_1(n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & r^n \end{bmatrix} &= I - \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} c + (r^n)^2 & -b - r^n \\ -b - r^n & a + 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} = \\ &= \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} \dots & cr^n - br^{2n} \\ -b + ar^n & \dots \end{bmatrix} = \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} \dots & g_0(n)r^n \\ g_1(n) & \dots \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Vagyis

$$G(n) = \frac{1}{D(n)} \begin{bmatrix} c - br^n \\ -b + ar^n \end{bmatrix}$$

azaz ugyanazt az eredményt kaptuk!

Így az iteráció:

$$\begin{bmatrix} \hat{A}(n+1) \\ \hat{B}(n+1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{A}(n) \\ \hat{B}(n) \end{bmatrix} + G(n) \left[z(n) - \begin{bmatrix} 1 & r^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{A}(n) \\ \hat{B}(n) \end{bmatrix} \right].$$

Most $G(n)$ kifejezését explicit formában ismerjük, tehát nincs szükség $P(n+1)$ használatára. Az új jelölésekkel az összefüggés egyszerűen beprogramozható.