

MEM-205 Περιγραφική Στατιστική
Τμήμα Μαθηματικών και Εφ. Μαθηματικών, Πανεπιστήμιο Κρήτης

Κώστας Σμαραγδάκης (kesmarag@gmail.com)

09-04-2020

$$Y_t = T_t + S_t + R_t, \quad t = 1, \dots, N$$

- ▶ Θέλουμε να προσεγγίσουμε το $Y_t - T_t$
- ▶ Θα μελετήσουμε τη περίπτωση μακροχρόνιας τάσης που περιγράφεται ικανοποιητικά από ένα πολυώνυμο p -βαθμού

Λήμμα

Έστω το p -βαθμού πολυώνυμο

$$f(t) = c_0 + c_1 t + \dots + c_p t^p.$$

Τότε

$$\Delta f(t) = f(t) - f(t-1)$$

θα είναι πολυώνυμο με βαθμό το πολύ $p-1$

Διωνυμικό Ανάπτυγμα $(a+b)^p = \sum_{k=0}^p \binom{p}{k} a^k b^{p-k}$ όπου $\binom{p}{k} = \frac{p!}{k!(p-k)!}$

$$\begin{aligned} \Delta f(t) = f(t) - f(t-1) &= c_0 + c_1 t + \dots + c_p t^p - c_0 - c_1(t-1) - \dots - c_p(t-1)^p = \\ &= c_p \{ t^p - (t-1)^p \} + \eta_1(t), \text{ όπου } \eta_1 \text{ πολυώνυμο βαθμού το πολύ } p-1 \end{aligned}$$

$$a = t, b = -1$$

$$\binom{p}{p} = \frac{p!}{p!(p-p)!} = 1$$

$$(t-1)^p = \sum_{k=0}^p \binom{p}{k} t^k (-1)^{p-k} = \binom{p}{p} t^p (-1)^0 + \sum_{k=0}^{p-1} \binom{p}{k} t^k (-1)^{p-k} =$$

$$= t^p + \eta_2(t), \text{ όπου } \eta_2 \text{ πολυώνυμο βαθμού το πολύ } p-1$$

Προσαρμογή της Μακροχρόνιας Τάσης

$$\Delta^p f(t) = c_p (-m_2(t)) + m_1(t) = m_1(t) - c_p m_2(t) \quad \text{Πολυώνιο βαθμού το πολύ } p-1.$$

$$\Delta^2 f(t) = \Delta(\Delta f(t)) \leftarrow \text{Πολυώνιο βαθμού το πολύ } p-2$$

$$\vdots$$
$$\Delta^q f(t) = \Delta(\Delta^{q-1} f(t)), \quad 1 \leq q \leq p \quad \leftarrow \text{Πολυώνιο βαθμού το πολύ } p-q$$

$$\Delta^p f(t) \text{ θα είναι σταθερά.}$$

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1}, \quad t \geq 2$$

$$\Delta^2 Y_t = \Delta(\Delta Y_t) = \Delta Y_t - \Delta Y_{t-1} = Y_t - Y_{t-1} - (Y_{t-1} - Y_{t-2}) = Y_t - 2Y_{t-1} + Y_{t-2}, \quad t \geq 3$$

$$T_t = \sum_{k=0}^p c_k t^k, \quad c_k \in \mathbb{R}$$

$$\text{Ξωυ εφαρτασω} \text{ } t \quad \text{το} \quad \Delta^p T_t = T_t^* = c$$

$$\Delta^p Y_t \rightarrow Y_t^*$$

Προσαρμογή της Μακροχρόνιας Τάσης

$$Y \quad \begin{matrix} t=1 & t=2 & t=3 & t=4 \\ \{1, 2, 4, 8\} \end{matrix}$$
$$Y_t^* = \Delta Y_t, \quad t \geq 2$$
$$Y_2^* = Y_2 - Y_1 = 1$$
$$Y_3^* = Y_3 - Y_2 = 2$$
$$Y_4^* = Y_4 - Y_3 = 4$$

$Y^* \{1, 2, 4\}$

- ▶ Όταν η χρονολογική σειρά δεν παρουσιάζει εποχικές κυμάνσεις και έντονες μακροχρόνιες τάσεις, η εξομάλυνση χρησιμοποιείται για τη πρόβλεψη της τιμής Y_{N+1} γνωρίζοντας τις τιμές της χρονολογικής σειράς για τους χρόνους $t = 1, \dots, N$

Έστω η χρονολογική σειρά

$$\{Y_1, \dots, Y_N\}$$

και σταθερά $\alpha \in (0, 1)$

Ο παρακάτω γραμμικός μετασχηματισμός ονομάζεται εκθετική εξομάλυνση

$$Y_t^* = \alpha Y_t + (1 - \alpha) Y_{t-1}^*, \quad t = 2, \dots, N$$

όπου $Y_1^* = Y_1$

$$Y_2^* = \alpha Y_2 + (1 - \alpha) Y_1^* = \alpha Y_2 + (1 - \alpha) Y_1$$

Παράδειγμα

$\{2, 5, 4.25, \dots\}$

$$Y = \{2, 6, 4, 6, 8, 6, 10, 10, 8, 6, 4, 8\}, \quad \alpha = 0.75$$

$$Y_1^* = Y_1 = 2$$

$$Y_2^* = \frac{3}{4} \cdot 6 + \frac{1}{4} \cdot 2 = \frac{10}{2} = 5$$

$$Y_3^* = \frac{3}{4} \cdot 4 + \frac{1}{4} \cdot 5 = \frac{17}{4} = 4 + \frac{1}{4} = 4.25$$

⋮

Εκθετική Εξομάλυνση (Exponential Smoother)

$$Y_t^* = \alpha \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j Y_{t-j} + (1-\alpha)^{t-1} Y_1, \quad t = 2, \dots, N$$

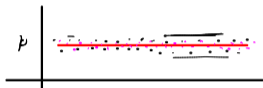
$$t=2 \quad Y_2^* = \alpha \sum_{j=0}^0 (1-\alpha)^j Y_{2-j} + (1-\alpha) Y_1 = \alpha Y_2 + (1-\alpha) Y_1 = \alpha Y_2 + (1-\alpha) Y_1^* \quad \text{ισχύει από ορισμό.}$$

Έστω ότι ισχύει για t , θ.δ.ο ισχύει και για $t+1$.

$$\begin{aligned} Y_{t+1}^* &= \alpha Y_{t+1} + (1-\alpha) Y_t^* = \alpha Y_{t+1} + (1-\alpha) \left\{ \alpha \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j Y_{t-j} + (1-\alpha)^{t-1} Y_1 \right\} = \\ &= \alpha \sum_{j=0}^{(t+1)-2} (1-\alpha)^j Y_{(t+1)-j} + (1-\alpha)^{(t+1)-1} Y_1. \end{aligned}$$

Εκθετική Εξομάλυνση (Exponential Smoother)

- ▶ Θεωρούμε $Y_t, t = 1, \dots, N$ ανεξάρτητες τυχαίες μεταβλητές.
- ▶ Υποθέτουμε επιπλέον ότι $\mathbb{E}(Y_t) = \mu$ και $\mathbb{V}(Y_t) = \sigma^2$ για κάθε $t = 1, \dots, N$



$$Y_t^* = \alpha \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j Y_{t-j} + (1-\alpha)^{t-1} Y_t$$

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \{ Y_t^* \} &= \alpha \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j \mathbb{E} \{ Y_{t-j} \} + (1-\alpha)^{t-1} \mathbb{E} \{ Y_t \} = \\ &= \alpha \mu \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j + (1-\alpha)^{t-1} \mu = \mu \{ 1 - (1-\alpha)^{t-1} \} + \mu (1-\alpha)^{t-1} = \mu \end{aligned}$$

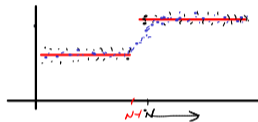
$$\begin{aligned} \mathbb{V} \{ Y_t^* \} &= \alpha^2 \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^{2j} \sigma^2 + (1-\alpha)^{2(t-1)} \sigma^2 = \\ &= \sigma^2 \alpha^2 \frac{1 - (1-\alpha)^{2(t-1)}}{1 - (1-\alpha)^2} + (1-\alpha)^{2(t-1)} \sigma^2 \end{aligned}$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \mathbb{V} \{ Y_t^* \} = \frac{\sigma^2 \alpha}{2 - \alpha} < \sigma^2$$

Εκθετική Εξομάλυνση (Exponential Smoother)

- ▶ Θεωρούμε $Y_t, t = 1, \dots$ ανεξάρτητες τυχαίες μεταβλητές.
- ▶ Υποθέτουμε επιπλέον ότι

$$\mathbb{E}(Y_t) = \mu_1, t = 1, \dots, N-1 \quad \text{και} \quad \mathbb{E}(Y_t) = \mu_2, t \geq N$$



Έστω $t \geq N$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\{Y_t^* | \mathcal{F}_t\} &= \alpha \sum_{j=0}^{t-2} (1-\alpha)^j \mathbb{E}\{Y_{t-j}\} + (1-\alpha)^{t-1} \mathbb{E}\{Y_1\} = \\ &= \alpha \sum_{j=0}^{t-N} (1-\alpha)^j \mu_2 + \alpha \sum_{j=t-N+1}^{t-2} (1-\alpha)^j \mu_1 + (1-\alpha)^{t-1} \mu_1 = \\ &= \mu_2 (1 - (1-\alpha)^{t-N+1}) + \mu_1 ((1-\alpha)^{t-N} (1 - (1-\alpha)^{N-1}) + (1-\alpha)^{t-1}) \end{aligned}$$

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \mathbb{E}\{Y_t^* | \mathcal{F}_t\} = \mu_2$$

Εκθετική Εξομάλυνση (Exponential Smoother)

Εάν έχουμε τις τιμές της χρονολογικής σειράς μέχρι και την χρονική στιγμή $t = N$ θεωρούμε ως προσέγγιση της μελλοντικής τιμής Y_{N+1} το Y_N^*

Forecast error Y_1, Y_2, \dots, Y_N γνωστά $\hat{Y}_{N+1} = Y_N^*$

$$Y_{N+1} - \hat{Y}_{N+1} = e_{N+1} \quad Y_{N+1} = Y_N^* + e_{N+1}$$

$$Y_{N+1}^* = \alpha Y_{N+1} + (1-\alpha)Y_N^* = \alpha (Y_N^* + e_{N+1}) + (1-\alpha)Y_N^*$$

$$\boxed{Y_{N+1}^* = Y_N^* + \alpha e_{N+1}}$$