

# A nemstacionaritás kezelése: stacionarizálás, trend- és differenciastacioner idősorok, differenciázás, ARIMA-folyamat

Ferenci Tamás  
tamas.ferenci@medstat.hu

Utoljára frissítve: 2023. május 9.

# Tartalom

## 1 Stacionarizálás

# A stacionarizálás szükségessége

- Mi alapvetően stacioner idősorokat szeretnénk majd modellezni (például olyan ARMA-val akarunk idősor modellezni, ami stacioner)
- De: a legtöbb közgazdasági idősor *nem* stacioner!
- Mit csináljunk most?
- Olyan „visszacsinálható” (invertálható) transzformációt alkalmazunk, ami a nem-stacioner idősorból stacionert csinál
- Azon elvégezzük a modellezést (és ha kell, a transzformáció inverzével visszatérünk az eredeti idősor nagyságrendjébe)
- Két módszert fogunk látni
- Ez nem univerzális: nem arról van szó, hogy valamelyiknek matematikai szükségszerűség, hogy stacionarizálnia kell minden idősor, egész egyszerűen azért nézzük meg ezeket, mert a gyakorlatban sokszor beváltak

# Determinisztikus trend szűrése

- Az első módszer a determinisztikus trend szűrése: az idősorra ráillesztünk egy analitikus trendet majd kivonjuk belőle, ezt jelenti a „szűrés”
- Például (lineáris trend szűrése):

$$Y_t = \alpha + \beta t + u_t$$

modell alapján megbecsüljük  $\alpha$  és  $\beta$  értékét (OLS- vagy ML-elven), majd áttérünk a – reményeink szerint stacioner –

$$Y'_t = Y_t - (\hat{\alpha} + \hat{\beta}t)$$

idősorra

- Ilyen értelemben mondjuk, hogy kiszűrtünk belőle egy determinisztikus trendet
- (Lényegében az egyenes illesztése utáni reziduumokra tértünk át)
- Visszatérés: a trend hozzáadása

# Determinisztikus trend szűrése

- Ha ezzel a transzformációval az idősor stacionarizálható (tehát  $Y'_t$  már stacioner), akkor azt mondjuk, hogy az eredeti  $Y_t$  idősor **trendstacioner folyamat** (TSP, trend stationary process) volt
- Természetesen nem muszáj egyszerű lineáris trendet szűrni, illeszthetünk kvadrátikus trendet ( $\alpha + \beta t + \gamma t^2$ ), exponenciális trendet ( $\alpha e^{\beta t}$ ), szezonalitást, bármit, a lényeg, hogy egy előre megadott determinisztikus függvényforma legyen
- (A dolog ugyanis azért fog működni, mert amit illesztünk, annak a paraméterei szigorúan exogének)
- Vegyük észre, hogy ez filozófiájában a korábban látott „determinisztikus trend” fogalmához illeszkedik: ha egy idősorban trend van, de az determinisztikus ( $Y_t^{(D)} = \alpha t + u_t$ ), akkor épp ez a módszer fogja stacionarizálni

# Differenciázás

- Ha az idősorban viszont sztochasztikus trend van ( $Y_t^{(S)} = Y_{t-1}^{(S)} + \alpha + u_t$ ), akkor egy másik, de pofonegyszerű transzformációval stacionarizálhatjuk:

$$Y'_t = Y_t - Y_{t-1}$$

- Hiszen ha az idősor valóban az előbbi modell követi, akkor a fenti transzformáció eredménye

$$Y'_t = \alpha + u_t$$

lesz, ami feltevéseink szerint tényleg stacioner

- Ezt a transzformációt úgy hívjuk, hogy az idősor **differenciázása**, jele  $\Delta$ , ez is egy *operátor*:

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} = Y_t - L Y_t = (1 - L) Y_t,$$

tehát  $\Delta = 1 - L$

# Differenciázás

- Ha ezzel a transzformációval az idősor stacionarizálható (tehát  $Y'_t$  már stacioner), akkor azt mondjuk, hogy az eredeti  $Y_t$  idősor **differenciastacioner folyamat** (DSP, difference stationary process) volt
- Visszatérés: felkumulálás (kezdőértékre szükség lesz):

$$Y_t = Y_0 + \sum_{i=1}^t \Delta Y_i$$

- (Itt már ráismerhetünk, hogy a differenciázás igazából nem más, mint a *diszkrét deriválás*: ha diszkrét halmazon vagyunk, akkor a  $\lim_{\Delta t \rightarrow 0}$  azt jelenti, hogy  $\Delta t = 1$ , azaz, hogy két egymást követő időpont különbségét nézzük, és ilyenkor persze le sem kell osztani  $\Delta t$ -vel)
- Emiatt azt is mondjuk, hogy a folyamat elsőrendben integrált, jelben  $I(1)$

# Differenciázás

- A differenciázás lineáris trendet tüntet el (ha az sztochasztikus értelmű)
- Mi van, ha kvadratikus trendet kell eltüntetnünk?
- Ugyanúgy, ahogy az  $ax + b$  függvényt a deriválás teszi konstanssá, az  $ax^2 + bx + c$ -t pedig a kétszeri deriválás, ilyenkor a *kétszeri differenciázás* (*másodrendű differenciázás*) lesz a megoldás:

$$\begin{aligned}\Delta(\Delta Y_t) &= \Delta(Y_t - Y_{t-1}) = (Y_t - Y_{t-1}) - (Y_{t-1} - Y_{t-2}) = \\ &= (Y_t - 2Y_{t-1} + Y_{t-2})\end{aligned}$$

- A jele  $\Delta^2$
- Az előbbi eredmény nem meglepő, hiszen

$$\Delta^2 = (1 - L)^2 = 1 - 2L + L^2$$

- Ha egy folyamat így stacionarizálható, akkor azt mondjuk, hogy másodrendben integrált, jelben  $I(2)$



# Differenciázás

- Természetesen a dolog általánosítható:  $\Delta^d$  a  $d$ -ed rendbeli ( $d$ -szeri) differenciázás,  $\Delta^d = (1 - L)^d$
- Ha egy idősor nem stacioner, az első differenciázottja sem az, a második differenciázottja sem az, ..., de a  $d$ -szeri differenciázottja már igen (tehát  $d$  a legkisebb egész szám, hogy az annyszoros differenciázott már stacioner), akkor azt mondjuk, hogy az idősor  $d$ -ed rendben integrált, jelben  $I(d)$
- (Ennek megfelelően a stacioner idősor nulladrendben integrált, jelben  $I(0)$ )
- Ez a tipikusabb a közgazdasági gyakorlatban
- Olyannyira, hogy ennek ARMA-val való kombinációjára külön elnevezés van: ha egy  $d$ -ed rendben integrált idősor  $d$ -szeres differenciázottját modellezzük ARMA( $p,q$ )-val, akkor azt is mondhatjuk, hogy az eredeti idősort **ARIMA( $p,d,q$ )**-val modelleztük