

MZNČ: transformace Cochrane a Orcutt (C-O)

- MZNČ při $AR(1)$ autokorelaci náhodných složek, lze zobecnit pro $AR(q)$.
- Varianta Prais-Winstenovy transformace: Opakovaně odhadujeme autokorelační koeficient, zároveň opakovaně transformujeme y a X . Narozdíl od PW transformace ztrácíme první pozorování: období $t = 1$).
- Založena na konceptu (tvaru) zobecněných diferencí

Tvar zobecněných diferencí (příklad)

- Použijeme jednoduchý regresní model:

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + u_t$$

- Vyjádříme tento model pro období: $t-1$:

$$Y_{t-1} = \beta_0 + \beta_1 X_{t-1} + u_{t-1}$$

Pronásobíme zpožděnou rovnici koeficientem $|\rho| < 1$:

$$\rho Y_{t-1} = \rho \beta_0 + \rho \beta_1 X_{t-1} + \rho u_{t-1}$$

- Odečteme upravenou rovnici od původní rovnice pro Y_t a získáme tvar zobecněných diferencí:

$$(Y_t - \rho Y_{t-1}) = \beta_0(1 - \rho) + \beta_1(X_t - \rho X_{t-1}) + (u_t - \rho u_{t-1}),$$

který zjednodušeně zapisujeme takto:

$$Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1^* X_t^* + v_t$$

MZNČ: iterativní transformace metodou C-O :

1. Vydeme z jednoduchého regresního modelu

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + u_t, \quad (1)$$

jehož odhad pomocí MNČ zapíšeme obvyklým způsobem:

$$Y_t = b_0 + b_1 X_t + e_t, \quad t = 1, \dots, n \quad (1a)$$

2. Pokud DW nebo BG test ukazuje na autokorelaci náhodné složky typu $AR(1)$, použijeme vektor reziduí $e^T = (e_1, \dots, e_T)$ k odhadu $AR(1)$ funkce (bez úrovně konstanty). Odhad zapíšeme takto:

$$e_t = \hat{\rho} e_{t-1} + \varepsilon_t, \quad t = 2, \dots, n; |\hat{\rho}| < 1$$

3. S využitím odhadnutého autoregresního koeficientu $\hat{\rho}$ převedu model (1) na tvar zobecněných diferencí:

$$Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1^* X_t^* + v_t, \quad (2)$$

- generujeme hodnoty $Y_t^* = (Y_t - \hat{\rho} Y_{t-1})$ a $X_t^* = (X_t - \hat{\rho} X_{t-1})$; $t = 2, \dots, n$.
- u modelů s více exogenními proměnnými generujeme:
 $X_{it}^* = (X_{it} - \hat{\rho} X_{it-1})$; $i = 1, \dots, k$ (počet exog. proměnných)

Model ve tvaru (2) odhadneme MNČ a získané odhady regresních koeficientů

$b_0^* = \hat{\beta}_0^*$ a $b_1^* = \hat{\beta}_1^*$ použijeme k výpočtu parametrů b_0' a b_1' pro další iteraci s rovnicí (1a):

$$b_0' = \frac{b_0^*}{(1-\hat{\rho})} \quad ; \quad b_1' = b_1^* .$$

4. Takto získané parametry b'_0 a b'_1 dosadíme do rovnice (1a):

$$Y_t = b'_0 + b'_1 X_t + e'_t ,$$

ze které generujeme novou sadu reziduí:

$$e'_t = Y_t - (b'_0 + b'_1 X_t) .$$

5. Postupujeme podle kroku 2 a použijeme rezidua e'_t pro opakovaný odhad $AR(1)$ vztahu:

$$e'_t = \hat{\rho} e'_{t-1} + \varepsilon'_t \quad , \quad t = 2, \dots, n ; |\hat{\rho}| < 1$$

6. Postup (kroky 2 až 5) opakujeme, dokud jednotlivé odhady ρ nekonvergují, tj. mezi dvěma iteracemi se odhad ρ liší o méně, než je předem stanovený limit.

MZNČ: iterativní transformace metodou C-O

- Konvergence ρ bývá poměrně rychlá (nízký počet iterací).
- **Smysl iterací:** protože při existenci autokorelace $AR(1)$ není MNČ nejlepší odhadovou metodou, první odhad ρ (tj. $\hat{\rho}$) je pouze aproximativní.
- Konvergují-li odhady ρ k nějaké hodnotě $|\rho| < 1$, potom náhodná složka z modelu zobecněných diferencí (2) /tj.: $v_t = (u_t - \rho u_{t-1})$ / splňuje G.M. předpoklady a odhad je vydatný (min. rozptyl).