

Semi-parametrický prístup k odhadovaniu koeficientov ARMA modelov časových radov

Peter Laník

Katedra matematiky
Univerzita Mateja Bela

Robust 2012
9. – 14. septembra 2012, Němčičky

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$
- ARMA(p,q) model: $Y_t = a_1y_{t-1} + a_2y_{t-2} + \dots + a_py_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1\epsilon_{t-1} + \theta_2\epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q\epsilon_{t-q}$, kde ϵ_t je biely šum

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$
- ARMA(p,q) model: $Y_t = a_1y_{t-1} + a_2y_{t-2} + \dots + a_py_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1\epsilon_{t-1} + \theta_2\epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q\epsilon_{t-q}$, kde ϵ_t je biely šum
- odhad $\theta = \{a_1, a_2, \dots, a_p, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q, \sigma^2\}$, klasicky pomocou ML, CML, ...

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$
- ARMA(p,q) model: $Y_t = a_1y_{t-1} + a_2y_{t-2} + \dots + a_py_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1\epsilon_{t-1} + \theta_2\epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q\epsilon_{t-q}$, kde ϵ_t je biely šum
- odhad $\theta = \{a_1, a_2, \dots, a_p, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q, \sigma^2\}$, klasicky pomocou ML, CML, ...

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$
- ARMA(p,q) model: $Y_t = a_1y_{t-1} + a_2y_{t-2} + \dots + a_py_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1\epsilon_{t-1} + \theta_2\epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q\epsilon_{t-q}$, kde ϵ_t je biely šum
- odhad $\theta = \{a_1, a_2, \dots, a_p, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q, \sigma^2\}$, klasicky pomocou ML, CML, ...

Cieľom je odhad robustný voči nesprávnej špecifikácii modelu z hľadiska rozdelenia šumu

- stacionárny, invertibilný, náhodný proces $\{Y_t; t \in Z\}$
- ARMA(p,q) model: $Y_t = a_1y_{t-1} + a_2y_{t-2} + \dots + a_py_{t-p} + \epsilon_t + \theta_1\epsilon_{t-1} + \theta_2\epsilon_{t-2} + \dots + \theta_q\epsilon_{t-q}$, kde ϵ_t je biely šum
- odhad $\theta = \{a_1, a_2, \dots, a_p, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_q, \sigma^2\}$, klasicky pomocou ML, CML, ...

Cieľom je odhad robustný voči nesprávnej špecifikácii modelu z hľadiska rozdelenia šumu a zároveň voči aditívnym outlierom.

Odhadovacie funkcie:

$$u(Y_t, \theta) : V \times \Theta \rightarrow R^q, \text{ kde } Y_t \in V \text{ a } \theta \in \Theta \subseteq R^p$$

Odhadovacie rovnice:

$$E[u(Y_t, \theta)] = 0$$

GMM odhad:

$$Q_T(\theta) = T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t, \theta)^T W_T T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t, \theta)$$

Semi-parametrický model

Empirický model na základe informácie do času T :

$$\Phi_T(\Theta) = \bigcup_{\theta \in \Theta} \Phi_T(\theta),$$

$$\Phi_T(\theta) = \{f_Y(y; \theta) : T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t; \theta) \simeq 0\}$$

Semi-parametrický model

Empirický model na základe informácie do času T :

$$\Phi_T(\Theta) = \bigcup_{\theta \in \Theta} \Phi_T(\theta),$$

$$\Phi_T(\theta) = \{f_Y(y; \theta) : T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t; \theta) \simeq 0\}$$

$T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t; \theta) \simeq 0$ sú výberové odhadovacie rovnice, skórové rovnice CML pre rôzne pravdepodobnostné rozdelenia šumu.

Empirický model na základe informácie do času T :

$$\Phi_T(\Theta) = \bigcup_{\theta \in \Theta} \Phi_T(\theta),$$

$$\Phi_T(\theta) = \{f_Y(y; \theta) : T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t; \theta) \simeq 0\}$$

$T^{-1} \sum_{t=1}^T u(Y_t; \theta) \simeq 0$ sú výberové odhadovacie rovnice, skórové rovnice CML pre rôzne pravdepodobnostné rozdelenia šumu.

Z $\Phi_T(\Theta)$ vyberáme $\Phi_T(\theta)$ tak, aby sme minimalizovali $Q_T(\theta)$.

- Semi-parametrický model na odhad parametrov ARMA modelov.
- Úprava odhadu váhovej matice v GMM.

- Semi-parametrický model na odhad parametrov ARMA modelov.
- Úprava odhadu váhovej matice v GMM.

Plány

- Odvodiť mieru robustnosti (IF , BP , ...)
- Porovnanie s robustnými metódami (GM odhad, τ odhad, robustné filtre, ...)