

Jádrové odhady regresní funkce pro korelovaná data

Lajdová D., Kolářek J., Horová I.

Ústav matematiky a statistiky MÚ Brno

Finanční matematika v praxi III., Podlesí

3.9.-4.9. 2013



INVESTICE DO ROZVOJE VZDĚLÁVÁNÍ

Obsah

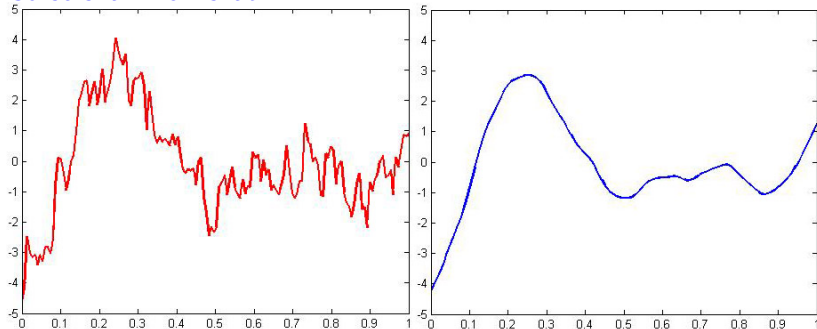
- Motivace
- Základní definice a postup
- Korelovaná data
- Reálná data

Motivace

Co se snažíme získat?

Motivace

Co se snažíme získat?



Regresní model

Standardní regresní model

$$Y_i = m(x_i) + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

kde

- m - neznámá regresní funkce
- Y_i - měřená data
- x_i - body, ve kterých se provádí měření
- ε_i - chyby

Jádro

Co je to jádro?

Jádro

Co je to jádro?

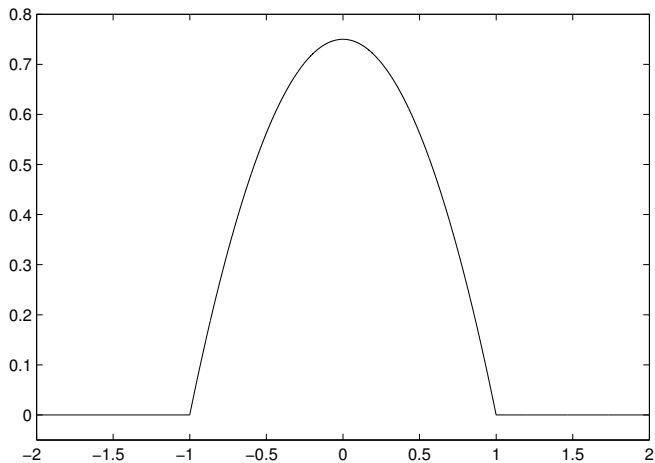
- Jádro K je reálná funkce splňující podmínky:

- $K \in \text{Lip}[-1, 1]$, $K(-1) = K(1) = 0$

- $\text{support}(K) = [-1, 1]$

- $\int_{-1}^1 x^j K(x) dx = \begin{cases} 1 & j = 0 \\ 0 & j = 1 \\ \beta_2 \neq 0 & j = 2 \end{cases}$

Epanečnikovo jádro



Jak se používá?

Jak se používá?

Nadaraya-Watsonův odhad regresní funkce

$$\hat{m}(x, h) = \frac{\sum_{i=1}^n K_h(x_i - x) Y_i}{\sum_{j=1}^n K_h(x_j - x)}$$

kde

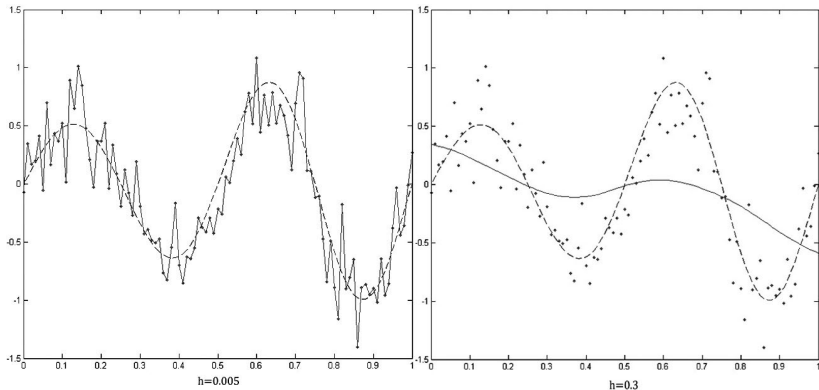
- $K_h(\cdot) = \frac{1}{h} K\left(\frac{\cdot}{h}\right)$
- h - vyhlazovací parametr

Vyhlazovací parametr

Co se stane, když ho zvolíme špatně?

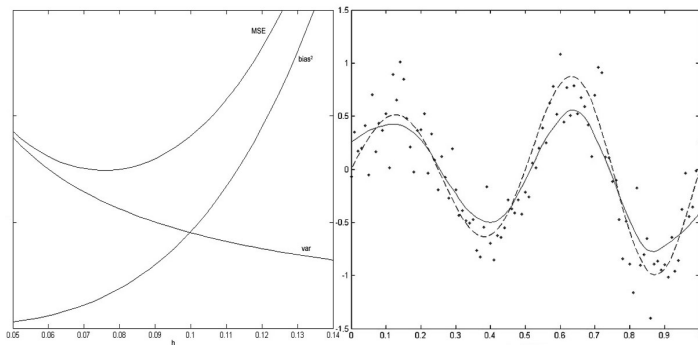
Vyhlazovací parametr

Co se stane, když ho zvolíme špatně?

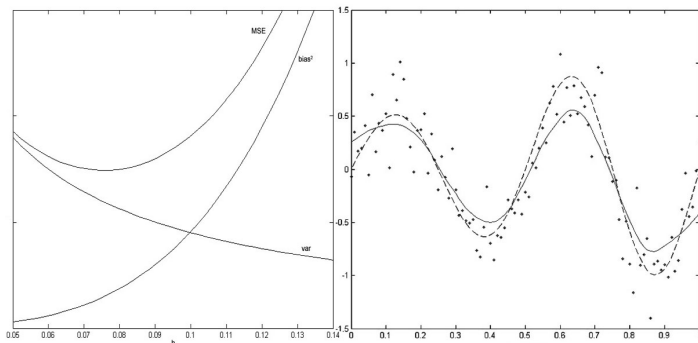


Jaká je optimální hodnota?

Jaká je optimální hodnota?



Jaká je optimální hodnota?



$$h_{opt} = \left(\frac{\sigma^2 \int_{-1}^1 K^2(x) dx}{n\beta_2^2 A_2} \right)^{1/5}, \quad A_2 = \int_0^1 m''(x)^2 dx$$

Krosvalidační metoda

Jak zvolit správné h ?

Krosvalidační metoda

Jak zvolit správné h ?

$$CV(h) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left(\hat{m}_{-j}(x_j, h) - Y_j \right)^2 \longrightarrow \min,$$

kde $\hat{m}_{-j}(x_j, h)$ je odhad $m(x_j, h)$, kde je x_j smazáno

Regresní model s korelovanými chybami

Jak se náš model změní?

Regresní model s korelovanými chybami

Jak se náš model změní?

$$Y_i = m(x_i) + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

kde

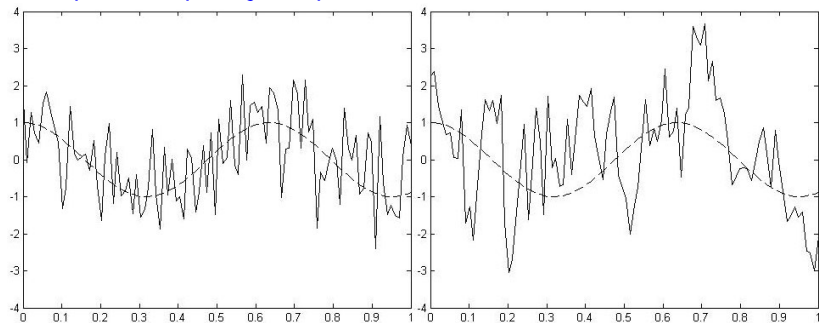
- ε_i - neznámý kauzální ARMA proces, neboli

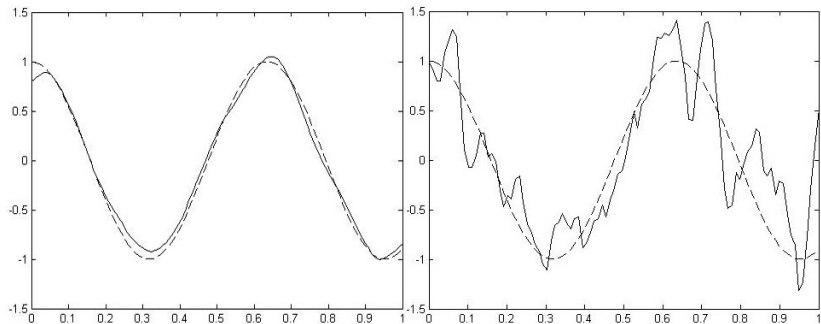
$$E(\varepsilon_i) = 0, \quad \text{var}(\varepsilon_i) = \sigma^2$$

$$\text{cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \gamma_{|i-j|} = \sigma^2 \rho_{|i-j|}, \quad \text{corr}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \rho_{|i-j|}$$

Proč prostě nepoužijeme předchozí metodu?

Proč prostě nepoužijeme předchozí metodu?





Plug-in přístup

Můžeme nějak využít optimální hodnotu h ?

Plug-in přístup

Můžeme nějak využít optimální hodnotu h ?

$$h_{opt} = \left(\frac{S \int_{-1}^1 K^2(x) dx}{n\beta_2^2 A_2} \right)^{1/5},$$

$$S = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \gamma_k, \quad A_2 = \int_0^1 m''(x)^2 dx$$

Plug-in přístup

Můžeme nějak využít optimální hodnotu h ?

$$h_{opt} = \left(\frac{S \int_{-1}^1 K^2(x) dx}{n\beta_2^2 A_2} \right)^{1/5},$$

$$S = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \gamma_k, \quad A_2 = \int_0^1 m''(x)^2 dx$$

$$\hat{h}_{PI} = \left(\frac{\hat{S} \int_{-1}^1 K^2(x) dx}{n\beta_2^2 \hat{A}_2} \right)^{1/5}$$

Jak odhadnout S a A_2 ?

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S
 - odhadnutím chyb pomocí nějakého počátečního vyhlazení (průměr, přehlazení, ...)

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S
 - odhadnutím chyb pomocí nějakého počátečního vyhlazení (průměr, přehlazení, ...) - nefunguje

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S
 - odhadnutím chyb pomocí nějakého počátečního vyhlazení (průměr, přehlazení, ...) - nefunguje
 - odhadnutím spektrální hustoty

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \sum_{t=-\infty}^{\infty} e^{-it\lambda} \gamma_t$$

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S
 - odhadnutím chyb pomocí nějakého počátečního vyhlazení (průměr, přehlazení, ...) - nefunguje
 - odhadnutím spektrální hustoty

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \sum_{t=-\infty}^{\infty} e^{-it\lambda} \gamma_t$$

- odhad A_2

Jak odhadnout S a A_2 ?

- odhad S
 - odhadnutím chyb pomocí nějakého počátečního vyhlazení (průměr, přehlazení, ...) - nefunguje
 - odhadnutím spektrální hustoty

$$f(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \sum_{t=-\infty}^{\infty} e^{-it\lambda} \gamma_t$$

- odhad A_2
 - pracuje se na tom - viz [Koláček \(2008\)](#)

Částečná krosvalidace (PCV)

Dá se nějak obejít korelace?

Částečná krosvalidace (PCV)

Dá se nějak obejít korelace?

- rozdělení pozorování do g skupin tak, že vezmeme každé g -té pozorování
- minimalizace průměru obyčejných CV každé skupiny

$$CV^*(h) = g^{-1} \sum_{k=1}^g CV_k(h) \longrightarrow \min$$

Částečná krosvalidace (PCV)

Dá se nějak obejít korelace?

- rozdělení pozorování do g skupin tak, že vezmeme každé g -té pozorování
- minimalizace průměru obyčejných CV každé skupiny

$$CV^*(h) = g^{-1} \sum_{k=1}^g CV_k(h) \longrightarrow \min$$

h minimalizující $CV^*(h)$

$$\hat{h}_{CV}^* = \arg \min CV^*(h) \implies \hat{h}_{PCV(g)} = g^{-1/5} h_{CV}^*$$

Částečná krosvalidace (PCV)

Dá se nějak obejít korelace?

- rozdělení pozorování do g skupin tak, že vezmeme každé g -té pozorování
- minimalizace průměru obyčejných CV každé skupiny

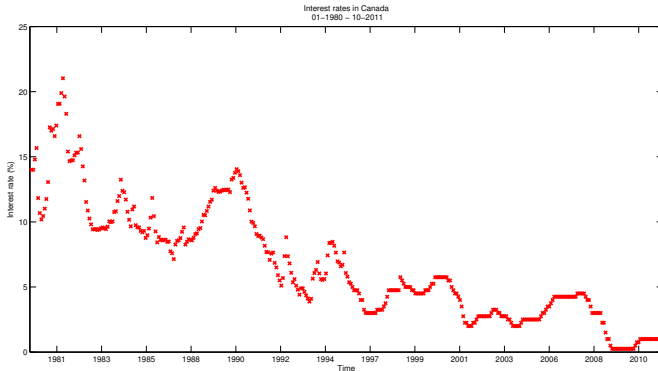
$$CV^*(h) = g^{-1} \sum_{k=1}^g CV_k(h) \longrightarrow \min$$

h minimalizující $CV^*(h)$

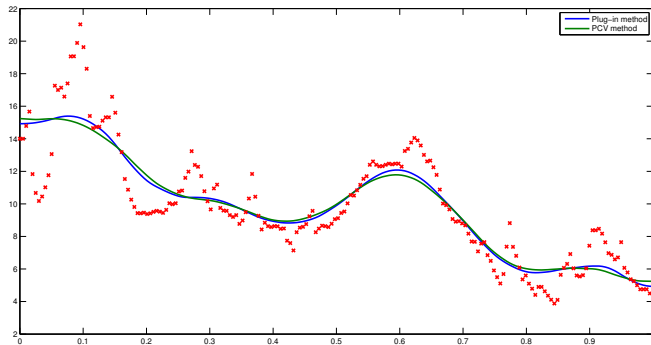
$$\hat{h}_{CV}^* = \arg \min CV^*(h) \implies \hat{h}_{PCV(g)} = g^{-1/5} h_{CV}^*$$

Ale volba g závisí γ_k, K, A_2

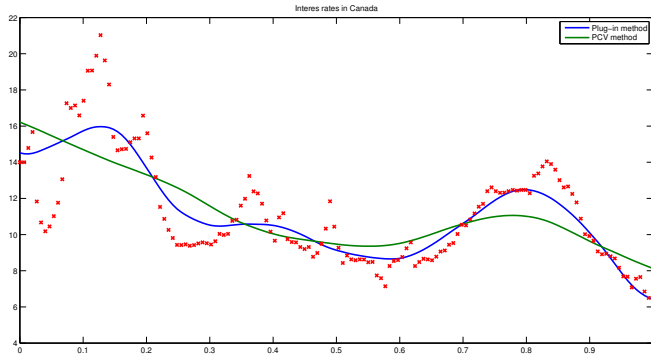
Úroková míra CB Kanda - 1980-2011



Prvních 200 měsíců



Prvních 150 měsíců



References



Altman, N.S.

Kernel Smoothing of Data With Correlated Errors

Journal of the American Statistical Association, Vol.85, No.411 (Sep., 1990), pp.749-759



Bowman, A.W. - Azzalini, A.

Applied Smoothing Techniques for Data Analysis

Clarendon Press, Oxford, 1997



Chu, C.-K. - Marron, J.S.

Comparison of two bandwidth selectors with dependent errors

The Annals of statistics, Vol.19, No.4 (1991), pp.1906-1918



Härdle, W. - Vieu, P.

Kernel Regression Smoothing of Time Series

Journal of Time Series Analysis, Vol.13, No.3, (May, 1992), pp.209-232

References



Herrmann, E. - Gasser, T. - Kneip, A.

Choice of Bandwidth for Kernel Regression when Residuals are Correlated
Biometrika, Vol.79, No.4 (Dec., 1992), pp.783-795



Kolářek, J.

Plug-in method for nonparametric regression
Computational Statistics, Vol.23, No.1 (Jan., 2008), pp.63-78



Opsomer, J. - Wang, Y. - Yang, Y.

Nonparametric Regression with Correlated Errors
Statistical Science, Vol.16, No.2 (May, 2001), pp.134-153

Děkuji za pozornost