

О НАБЛЮДЕНИИ АВТОРЕГРЕССИЙ ВЫСШИХ ПОРЯДКОВ С НЕПРЕРЫВНЫМ
ВРЕМЕНЕМ В ДИСКРЕТНЫХ ТОЧКАХ

Арато Николай

Университет имени Етвеша Лоранда, Будапешт

Хорошо известно, что процесс авторегрессии первого порядка с непрерывным временем наблюдаемый в дискретных точках является также процессом авторегрессии (см [2]). Естественен вопрос: справедливо ли это для процессов авторегрессии высших порядков? Ответ в общем случае отрицателен, в дискретных точках мы получаем смешанный процесс авторегрессии-скользящего среднего. Я показываю это для процесса авторегрессии r -го порядка, а для процесса авторегрессии 2-го порядка считаю точные коэффициенты. В книгах [1], [2] не даются явные формулы для переписки в стохастические разностные уравнения дискретного времени.

Пусть $\xi(t)$ процесс авторегрессии r -го порядка, т.е., $\xi(t)$ удовлетворяет дифференциальному уравнению:

$$(1) \quad d\xi^{(p-1)}(t) + a_1 \xi^{(p-1)}(t) + \dots + a_p \xi(t) dt = dw(t),$$

где w винеровский процесс (процесс брауновского движения), с коэффициентом диффузии σ^2 , а многочлен

$$(2) \quad P(z) = \sum_{k=0}^p a_k z^{p-k} = \prod_{k=1}^p (z - \mu_k)$$

имеет корни с отрицательной реальной частью.

Нас интересует каким будет процесс $x(n) = \xi(n\delta)$, где $\delta > 0$ заданное число.

Обозначив через $\xi(t)$ p -мерный процесс: $\xi^*(t) = (\xi(t), \dots, \dots, \xi^{p-1}(t))$, где $*$ обозначает транспонирование.

Мы получаем: $d\underline{\xi}(t) = A\underline{\xi}(t)dt + d\underline{w}(t)$, где \underline{w} p -мерный винеровский процесс с коэффициентом:

$$\underline{B}_w = \begin{pmatrix} & & & \\ & & & \\ & & \sigma^2 & \\ & & & \end{pmatrix}_{p \times p},$$

а

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots \\ & & & \ddots & \\ & & & & \ddots \\ -a_p & \dots & & & -a_1 \end{pmatrix}_{p \times p}.$$

Известно ([2]), что обозначив через $\eta(n) = \xi(n\delta)$:

$$(3) \quad \underline{\eta}(n) = Q\underline{\eta}(n-1) + \underline{\varepsilon}(n),$$

где $Q = e^{A\delta}$, $\underline{\varepsilon}(n)$ гауссовский белый шум.

Докажем следующую лемму:

Лемма: Пусть $\underline{y}(n)$ p -мерный процесс авторегрессии первого порядка:

$$\underline{y}(n) = S \underline{y}(n-1) + \underline{\varepsilon}(n),$$

тогда спектральная плотность r -го компонента $\underline{y}(n)$:

$$(4) \quad \frac{|T_r(e^{-i\lambda})|^2}{|\tilde{P}(e^{-i\lambda})|^2},$$

где $\tilde{P}(z) = \sum_0^p \tilde{a}_n z^n$ характеристический многочлен матрицы S , а T_r

многочлен $(p-1)$ степени.

Доказательства: Спектральная плотность \underline{y} равняется (см. [1], 108. стр.):

$$f_{\underline{Y}}(\lambda) = \frac{1}{2\pi} (I - e^{-i\lambda S})^{-1} B B^* (I - e^{i\lambda S})^{*-1},$$

где $B B^* = E \underline{\varepsilon}(n) \underline{\varepsilon}^*(n)$, $B_{\underline{Y}} = E \underline{y}(n) \underline{y}^*(n)$, $B_{\underline{Y}} = S B_{\underline{Y}} S^* + B B^*$.
 \underline{y} стационарен, поэтому $\|S\| < 1$, откуда:

$$(I - e^{-i\lambda S})^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} e^{-i\lambda k} S^k.$$

Используя это и что $\sum_{n=0}^p \tilde{a}_n S^n = 0$

$$\begin{aligned} \left(\sum_{n=0}^p a_n e^{i\lambda n} \right) (I - e^{-i\lambda S})^{-1} &= \sum_{n=0}^p \tilde{a}_n e^{i\lambda n} \sum_{k=0}^{\infty} e^{-i\lambda k} S^k = \\ &= \sum_{n=0}^p a_n e^{i\lambda n} \sum_{k=0}^{n-1} e^{-i\lambda k} S^k + \left(\sum_{n=0}^p \tilde{a}_n S^n \right) \left(\sum_{\ell=0}^{\infty} e^{-i\lambda \ell} S^{\ell} \right) = \\ &= \sum_{k=0}^{p-1} e^{i\lambda k} R(k) e^{i\lambda}, \end{aligned}$$

где $R(\ell) = R(\ell)_{p \times p}$ является матрицей размерности $p \times p$.

Из этого следует

$$f_{\underline{Y}}(\lambda) = \frac{1}{2\pi} \frac{1}{\left| \sum_{n=0}^p \tilde{a}_n e^{-i\lambda n} \right|^2} \left(\sum_{\ell=0}^{p-1} e^{i\lambda \ell} R(\ell) B \right) \left(\sum_{\ell=0}^{p-1} e^{-i\lambda \ell} R(\ell) B \right)^*$$

с элементом (r, r)

$$(f_{\underline{Y}}(\lambda))_{rr} = \frac{|T_r(e^{-i\lambda})|^2}{|\tilde{P}(e^{-i\lambda})|^2},$$

T_r многочлен $(p-1)$ -ой степени, а это доказывает лемму.***

В частном случае (1)-(3) характеристический многочлен $Q = \prod_{k=1}^p (z - e^{\mu_k \delta})$. Используя это и лемму сразу получаем:

Теорема: Наблюдая процесс авторегрессии p -го порядка с спектральной плотностью $\frac{1}{\left| \prod_{k=1}^p (i\lambda - \mu_k) \right|^2}$ в точках $n\delta$,

$(n=0, 1, \dots)$, мы получаем смешанный процесс авторегрессии p -го порядка скользящего среднего $(p-1)$ -го порядка с спектральной плотностью $\frac{|T(e^{-i\lambda})|^2}{\left| \prod_{k=1}^p (e^{i\lambda} - e^{\mu_k \delta}) \right|^2}$, где T многочлен $(p-1)$ -ой степени.

Рассмотрим отдельно случай $p=2$. P имеет два корня: μ_1 и μ_2 . Из сказанной теоремы следует, что $\xi(n\delta)$ удовлетворяет уравнению

$$\xi(n\delta) - (e^{\mu_2 \delta} + e^{\mu_1 \delta}) \xi((n-1)\delta) + e^{\mu_2 \delta + \mu_1 \delta} \xi((n-2)\delta) = t(n\delta),$$

где $t(n\delta)$ процесс скользящего среднего 1-ого порядка. Я хочу подсчитать автоковариации этого процесса. Для легкости предположим $\delta=1$ и обозначим $\tilde{a}_1 = -(e^{\mu_1} + e^{\mu_2})$, $\tilde{a}_2 = e^{\mu_1 + \mu_2}$ и

$$t(n) = \xi(n) + \tilde{a}_1 \xi(n-1) + \tilde{a}_2 \xi(n-2),$$

тогда

$$E t^2(n) = (1 + \tilde{a}_1^2 + \tilde{a}_2^2) E \xi^2(n) + (2\tilde{a}_1 + 2\tilde{a}_1 \tilde{a}_2) E \xi(n) \xi(n-1) + 2\tilde{a}_2 E \xi(n) \xi(n-2)$$

$$E t(n)t(n+1) = (\tilde{a}_1 + \tilde{a}_1 \tilde{a}_2) E \xi^2(n) + (1 + \tilde{a}_2 + \tilde{a}_1^2 + \tilde{a}_2^2) E \xi(n) \xi(n-1) + (\tilde{a}_1 + \tilde{a}_1 \tilde{a}_2) E \xi(n) \xi(n-2) + \tilde{a}_2 E \xi(n) \xi(n-3).$$

Используем, что ([1], 118. стр.):

$$E \underline{\xi}(s+t) \underline{\xi}^*(s) = e^{At} B_{\xi} \quad B_{\xi} = (B_{ij})$$

где B_{ξ} удовлетворяет уравнению

$$A B_{\xi} + B_{\xi} A = -B_{\underline{w}}$$

откуда используя $Q^2 + \tilde{a}_1 Q + \tilde{a}_2 I = 0$, ($Q = e^A$), получим

$$E t^2(n) = (1 + \tilde{a}_1^2 - \tilde{a}_2^2) B_{11} + 2\tilde{a}_1 (Q B_{\xi})_{11} ,$$

$$E t(n) t(n+1) = \tilde{a}_1 B_{11} + (1 + \tilde{a}_2) (Q B_{\xi})_{11} .$$

В случае $\mu_1 \neq \mu_2$

$$A = \begin{pmatrix} -\mu_2 & 1 \\ -\mu_1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \mu_1 & 0 \\ 0 & \mu_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\mu_2 & 1 \\ -\mu_2 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\mu_1 - \mu_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ \mu_2 & -\mu_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mu_1 & 0 \\ 0 & \mu_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\mu_2 & 1 \\ -\mu_1 & 1 \end{pmatrix}$$

откуда выходит

$$Q = \frac{1}{\mu_1 - \mu_2} \begin{pmatrix} \mu_1 e^{\mu_2} - \mu_2 e^{\mu_1} & e^{\mu_1} - e^{\mu_2} \\ \mu_1 \mu_2 (e^{\mu_2} - e^{\mu_1}) & \mu_1 e^{\mu_1} - \mu_2 e^{\mu_2} \end{pmatrix} ,$$

и

$$B_{\xi} = \frac{\sigma^2}{-2(\mu_1 + \mu_2)\mu_1\mu_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \mu_1\mu_2 \end{pmatrix} .$$

В случае $\mu_1 = \mu_2 = \mu$ результат:

$$Q = e^{\mu} \begin{pmatrix} 1 - \mu & 1 \\ \mu^2 & \mu + 1 \end{pmatrix} ,$$

$$B_{\xi} = \frac{\sigma^2}{-4\mu^3} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \mu^2 \end{pmatrix} .$$

Проведя подсчеты получаем в случае $\mu_1 \neq \mu_2$

$$E t^2(n) = \frac{\sigma^2}{-2(\mu_1 + \mu_2)\mu_1\mu_2(\mu_1 - \mu_2)} \left[(\mu_1 - \mu_2)(1 - e^{2(\mu_1 + \mu_2)}) + \right. \\ \left. + (\mu_1 + \mu_2)(e^{2\mu_1} - e^{2\mu_2}) \right],$$

$$E t(n)t(n+1) = \frac{\sigma^2}{-2(\mu_1 + \mu_2)\mu_1\mu_2(\mu_1 - \mu_2)} \left[-\mu_1 e^{\mu_1} + \mu_2 e^{\mu_2} + e^{\mu_1 + \mu_2} \right. \\ \left. (\mu_1 e^{\mu_2} - \mu_2 e^{\mu_1}) \right],$$

а в случае $\mu_1 = \mu_2 = \mu$

$$E t^2(n) = \frac{\sigma^2}{-4\mu^3} \left[1 + 2e^{2\mu}(1 + \mu) - e^{4\mu} \right],$$

$$E t(n)t(n+1) = \frac{\sigma^2}{-4\mu^3} \left[-e^{\mu}(1 + \mu) + e^{3\mu}(1 - \mu) \right].$$

Замечание 1. Важность вычисления коэффициентов смешанного процесса авторегрессии скользящего среднего объясняется тем, что мы не можем наблюдать производные процесса, если бы это было возможно, мы могли бы использовать формулу (3).

Замечание 2. Можно было бы попробовать считать спектральную плотность дискретного процесса зная форму спектральной плотности процесса с непрерывным временем. Но этот путь видимо значительно сложнее (кроме 1-ого порядка) поскольку, если $f(\lambda)$ спектральная плотность процесса с непрерывным временем, то спектральная плотность процесса наблюдаемого в дискретных целых точках дается формулой

$$\hat{f}(\lambda) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} f(\lambda - (2k+1)\pi).$$

Замечание 3. Показав, что $\sum_{j=1}^k v_j(n)$ скользящее среднее, где $v_j(n) = \sum_{i=0}^p a_{ji} u_j(n-i)$ скользящее среднее p -го порядка, для которых: $E u_j(n) u_\ell(n-m) = 0$ ($j \neq \ell$, $m > 0$), можно доказать лемму, не используя спектральную плотность. Для незасисимых скользящих средних это показано в [3]. Похожим методом доказывается случай $k=2$. Правильен ли результат для $k \geq 3$, мне неизвестно.

Литература

- [1] Arató, M. (1982), Linear stochastic systems with constant coefficients. A statistical approach. Lecture Notes in Control and Information Sciences, 45, Springer Verlag, Berlin, Heidelberg.
- [2] Липцер, Р. Ш., Ширяев, А. Н. (1974), Статистика случайных процессов, Наука, Москва.
- [3] Granger, C. W. J. (1972), Time series modelling and interpretation, European Econometric Congress, Budapest.

Folytonos idejű magasabbrendű autoregressziók megfigyelése
diszkrét pontokban

ARATÓ MIKLÓS

Összefoglaló

Folytonos idejű p -adrendű autoregresszióról megmutatom, hogy $ARMA(p, p-1)$ lesz diszkrét helyeken nézve. Általános esetben kiszámolom spektrálsűrűségének nevezőjét. Ehhez megmutatom, hogy néz ki egy elsőrendű többdimenziós autoregresszió egy komponensének spektrálsűrűsége (4). A $p=2$ esetben kiszámolom a folyamat mozgóátlag részének autokovarianciáit, és ezzel az $ARMA(2,1)$ folyamat együtthatóit (v.ö. [2], 257 oldalon szereplő közelítésekkel).

Continuous time autoregression processes with discrete time
observations

ARATÓ Nicolay

Summary

In this paper we prove that the p order autoregressive process $\xi(t)$ with continuous time parameter, $AR(p)$, becomes a discrete time $ARMA(p, p-1)$ one. Formula (4) gives the general form of spectral density of the r -th component of a discrete time first order p -dimensional autoregressive process $\underline{y}(t)$. In the special case $p=2$ all the calculations are carried out, i.e., the coefficients of $ARMA(2,1)$ are calculated (see approximations in [2], p. 257).