

Introdução à Econofísica

Aula 11

Estacionalidade e correlação temporal em processos estocásticos

Consideremos, agora, processos estocásticos estacionários. Seja S_n a variável estocástica obtida pela soma de n variáveis estocásticas,

$$S_n = \sum_{k=1}^n x_k,$$

onde estamos indicando os instantes de tempo considerados através do índice da variável:

$$x(t_k) = x_k.$$

Então, podemos escrever:

$$\begin{aligned} E(S_n^2) &= E\left(\sum_{k=1}^n x_k \sum_{l=1}^n x_l\right) \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n E(x_k x_l) \\ &= \sum_{k=1}^n E(x_k^2) + \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n (1 - \delta_{kl}) E(x_k x_l). \end{aligned}$$

Como estamos supondo que o processo em consideração é estacionário, então, de acordo com a aula passada,

$$E(x_k^2) = R(0)$$

e

$$E(x_k x_l) = R(t_l - t_k).$$

Como

$$E(x_k x_l) = E(x_l x_k),$$

segue que

$$R(t_l - t_k) = R(t_k - t_l).$$

Também suponhamos que os tempos são separados por um intervalo fixo:

$$t_{k+1} - t_k = \Delta t.$$

Assim,

$$t_k - t_l = (k - l) \Delta t.$$

Podemos, portanto, escrever:

$$\begin{aligned} E(S_n^2) &= nR(0) + \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n (1 - \delta_{kl}) R[(k - l) \Delta t] \\ &= nR(0) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} \sum_{l=k+1}^n R[(l - k) \Delta t] \\ &= nR(0) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} \sum_{s=1}^{n-k} R[s \Delta t] \\ &= nR(0) + 2 \left\{ \sum_{s=1}^{n-1} R[s \Delta t] + \sum_{s=1}^{n-2} R[s \Delta t] + \cdots + \sum_{s=1}^2 R[s \Delta t] + \sum_{s=1}^1 R[s \Delta t] \right\} \\ &= nR(0) + 2 \{ R[(n-1) \Delta t] + 2R[(n-2) \Delta t] + \cdots \\ &\quad + (n-2) R[2 \Delta t] + (n-1) R[\Delta t] \} \\ &= nR(0) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} (n-k) R[k \Delta t] \\ &= nR(0) + 2 \sum_{k=1}^n (n-k) R[k \Delta t]. \end{aligned}$$

Para colocarmos essa igualdade na forma do livro-texto, usamos:

$$R(0) = E(x_i^2), \text{ para qualquer } i \in \{1, 2, \dots, n\},$$

e

$$R[k \Delta t] = E(x_i x_{i+k}), \text{ para qualquer } i \in \{1, 2, \dots, n\}.$$

Assim,

$$E(S_n^2) = nE(x_i^2) + 2 \sum_{k=1}^n (n-k) E(x_i x_{i+k}).$$

Notemos que

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n (n-k) E(x_i x_{i+k}) &= (n-1) E(x_i x_{i+1}) + (n-2) E(x_i x_{i+2}) \\ &\quad + \cdots + 2E(x_i x_{i+n-2}) + E(x_i x_{i+n-1}) \\ &= n \left[\left(1 - \frac{1}{n}\right) E(x_i x_{i+1}) + \left(1 - \frac{2}{n}\right) E(x_i x_{i+2}) \right. \\ &\quad \left. + \cdots + \frac{2}{n} E(x_i x_{i+n-2}) + \frac{1}{n} E(x_i x_{i+n-1}) \right]. \end{aligned}$$

No limite em que n é muito grande, temos, aproximadamente,

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n (n-k) E(x_i x_{i+k}) &\approx n [(1-0) E(x_i x_{i+1}) + (1-0) E(x_i x_{i+2}) \\ &\quad + \cdots + 0 E(x_i x_{i+n-2}) + 0 E(x_i x_{i+n-1})] \\ &\approx n \sum_{k=1}^n E(x_i x_{i+k}). \end{aligned}$$

Quando

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \sum_{k=1}^n E(x_i x_{i+k}) \right| < \infty,$$

isto é, o limite dessa soma é finito, dizemos que as variáveis estocásticas têm correlação de curto alcance. Já quando

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left| \sum_{k=1}^n E(x_i x_{i+k}) \right| = \infty,$$

dizemos que as variáveis estocásticas têm correlação de longo alcance.

No caso contínuo, ao invés de verificarmos a finitude da soma acima, utilizamos a integral temporal da autocorrelação:

$$\sum_{k=1}^n E(x_i x_{i+k}) \rightarrow \int_0^\infty d\tau R(\tau),$$

quando

$$n \rightarrow \infty.$$

No caso de uma partícula em movimento browniano, a autocorrelação é dada por

$$R(\tau) = \sigma^2 \exp\left(-\frac{|\tau|}{\tau_c}\right).$$

A distribuição de frequências dessa função de autocorrelação é obtida pela sua transformada de Fourier:

$$\begin{aligned} S(\omega) &= \int_{-\infty}^{+\infty} d\tau R(\tau) \exp(-i\omega\tau) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} d\tau \sigma^2 \exp\left(-\frac{|\tau|}{\tau_c}\right) \exp(-i\omega\tau) \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} d\tau \sigma^2 \exp\left(-\frac{|\tau|}{\tau_c} - i\omega\tau\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \int_0^{+\infty} d\tau \sigma^2 \exp\left(-\frac{\tau}{\tau_c} - i\omega\tau\right) + \int_{-\infty}^0 d\tau \sigma^2 \exp\left(\frac{\tau}{\tau_c} - i\omega\tau\right) \\
&= \frac{\sigma^2}{\frac{1}{\tau_c} + i\omega} + \frac{\sigma^2}{\frac{1}{\tau_c} - i\omega} \\
&= \frac{\sigma^2 \left(\frac{1}{\tau_c} - i\omega + \frac{1}{\tau_c} + i\omega\right)}{\left(\frac{1}{\tau_c} + i\omega\right) \left(\frac{1}{\tau_c} - i\omega\right)} \\
&= \frac{\sigma^2 \left(\frac{2}{\tau_c}\right)}{\left(\frac{1}{\tau_c}\right)^2 + \omega^2} \\
&= \frac{2\sigma^2\tau_c}{1 + (\omega\tau_c)^2}.
\end{aligned}$$

Para baixas frequências, temos o que se chama ruído branco. Para frequências altas, temos o processo de Wiener, caracterizado por uma densidade espectral que varia com o inverso do quadrado da frequência. O caso acima ilustra correlação de curto alcance.

No caso de correlação de longo alcance, podemos escrever

$$S(\omega) \sim \frac{1}{|\omega|^\eta},$$

com

$$0 < \eta < 2.$$

Nesse caso, a integral da função de autocorrelação diverge. Um caso típico de correlação de longo alcance, encontrada muitas vezes em circuitos eletrônicos, é o do ruído 1/f; no caso acima, esse caso ocorre para

$$\eta = 1.$$

No caso de escalas de tempo maiores do que o tempo de correlação τ_c , para processos com correlação de curto alcance, as densidades de probabilidades condicionais são dadas por:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_{n-1}; t_1, t_2, \dots, t_{n-1} | x_n; t_n) = f(x_{n-1}; t_{n-1} | x_n; t_n).$$

Esse tipo de processo é chamado de markoviano; bastam as densidades de probabilidade de primeira ordem e condicional de segunda ordem para ser completamente determinado. Como exemplo, temos:

$$f(x_1, x_2, x_3; t_1, t_2, t_3) = f(x_1; t_1) f(x_1; t_1 | x_2; t_2) f(x_2; t_2 | x_3; t_3).$$