

Stochastische Signale 16/01/2014

Reelle Zufallsfolgen

Reelle Folge: $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$

$$a_n = f(n)$$

Folgenterminen: $a_1, a_2, a_3, \dots, a_k$

Reelle Zufallsfolge $X_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R} \quad n \in \mathbb{N}$

D Beschreibung über die CDF: (Folge $X_n, n \in \mathbb{N}$)

$$\begin{aligned} & F_{X_{n_1} X_{n_2} \dots X_{n_k}}(x_{n_1}, x_{n_2}, \dots, x_{n_k}) \\ &= P(\{X_{n_1} \leq x_{n_1}\} \cap \{X_{n_2} \leq x_{n_2}\} \cap \dots) \end{aligned}$$

D Beschreibung über Momente

$$\mu_X(k) = E[X_k]$$

$$\sigma_X^2(k) = E[X_k^2] - E[X_k]^2$$

$$r_X(k, l) = E[X_k X_l]$$

$$\begin{aligned} c_X(k, l) &= E[X_k X_l] - E[X_k] E[X_l] = \\ &= r_X(k, l) - \mu_X(k) \mu_X(l) \end{aligned}$$

Random Walk

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k$$

X_k i.i.d.

$$P\{X_k = \delta\} = p$$

$$P\{X_k = -\delta\} = 1-p$$

$$\mu_S(n) = E[S_n] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i]$$

$$\begin{aligned} E[X_i] &= p\delta + (1-p) \cdot (-\delta) = p\delta - \delta + p\delta = \\ &= 2p\delta - \delta = \delta(2p-1) \end{aligned}$$

$$= \sum_{k \in S_X} k p_{X_k}(k)$$

$$\mu_S(n) = n \underbrace{\delta(2p-1)}_{\text{i.i.d. identically}}$$

independently distributed

$$p_{X_1 X_2} = p_{X_1} \cdot p_{X_2}$$

$$\text{Var}[S_n] = \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \stackrel{X_i \text{ uncorr.}}{=} \sum_{i=1}^n \text{Var}[X_i]$$

↳ hier reicht eigentlich unkorreliert

$$\begin{aligned} \text{Var}[X_i] &= E[X_i^2] - E[X_i]^2 = \\ &= \delta^2 p + \delta^2 (1-p) - [\delta(2p-1)]^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 &= \delta^2 - \delta^2 (\zeta_p^2 - \zeta_p + 1) \\
 &= \underbrace{\delta^2}_{\sim} - \zeta_p^2 \delta^2 + \zeta_p \delta^2 - \delta^2 \\
 &= \delta^2 \zeta_p (1 - p)
 \end{aligned}$$

$$\text{Var}[S_n] = n \delta^2 \zeta_p (1 - p)$$

Quiz

Aufgabe 1

$$\begin{aligned}
 C_X(k, l) &= \text{Cov}[X_k, X_l] = E[(X_k - E[X_k])(X_l - E[X_l])] \\
 &= E[X_k X_l] - E[X_k] E[X_l] = \\
 &= r_X(k, l) - \mu_X(k) \mu_X(l)
 \end{aligned}$$

Aufgabe 2

$$\text{Exkurs: } \text{Var}[X] = \text{Cov}[X, X]$$

$$\Rightarrow \sigma_X^2(k) = \text{Var}[X_k] = \text{Cov}[X_k, X_k] = C_X(k, k)$$

Aufgabe 3

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\begin{aligned}
 P(\{X_i = 0\}) &= P(\{X_i = 1\}) \\
 &= \frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

$$E[X_i] = 0 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\text{Var}[X_i] = E[X_i^2] - E[X_i]^2 =$$

$$= 0^2 \cdot \frac{1}{2} + 1^2 \cdot \frac{1}{2} - \left(\frac{1}{2}\right)^2 =$$

$$= \frac{1}{4}$$

$$E[S_n] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i] = \frac{n}{2}$$

$$\text{Var}[S_n] = \text{Var}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{n}{4} = \sum_{i=1}^n \text{Var}[X_i]$$

Alternativ:

$$\text{Var}[S_n] = E[S_n^2] - E[S_n]^2 =$$

$$= E\left[\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right] - E[S_n]^2 =$$

Aufgabe 4

WSS : wide sense stationarity

- $\mu_X(k) = \text{const.}$
- $r_X(k, l) \stackrel{!}{=} f(k-l)$ d.h. nur abhängig vom Abstand der Folgenglieder

→ Aus Stationarität folgt WSS, andersherum nicht.

$$\underline{r_x}(k, \ell) \stackrel{\Delta}{=} E[X_k X_\ell] = \alpha^{-(k-\ell)}$$

Aufgabe 3 Zufallsfolgen und LTI Systeme (23 Punkte)

Gegeben sei die reelle Zufallsfolge $x[n], n \in \mathbb{Z}$. Die einzelnen Folgenelemente haben den Erwartungswert Null und seien paarweise unkorreliert, d.h.,

$$\mathbb{E}[x[n]] = 0, \forall n,$$

$$\mathbb{E}[x[i]x[j]] = \begin{cases} 0 & \text{für } i \neq j, \\ \sigma_x^2 & \text{für } i = j. \end{cases}$$

Die unkorrelierte Zufallsfolge wird mit folgendem LTI System gefiltert, wobei $|\alpha| < 1$ gilt:

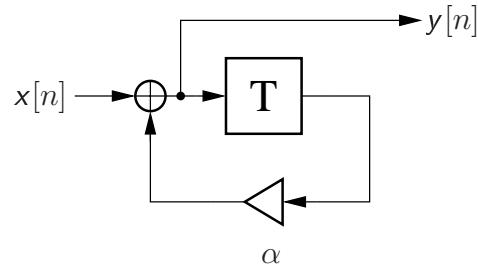


Bild 2: LTI System zur Filterung von $x[n]$.

Die Zufallsfolge $y[n]$ am Filterausgang lautet

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} x[k].$$

- a)* Geben Sie die Erwartungswertfolge $\mathbb{E}[y[n]]$ an.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Y_n] &= \mathbb{E}\left[\sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} X_k\right] = \\ &= \sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} \mathbb{E}[X_k] = 0 \end{aligned}$$

- b)* Bestimmen Sie $\mathbb{E}[y[n]x[m]]$ für $m \leq n$.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[Y_n X_m] &= \mathbb{E}\left[\left(\sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} X_k\right) X_m\right] = \\ &= \alpha^{n-m} \mathbb{E}[X_0^2] \end{aligned}$$

c) Wie lautet die Varianzfolge $\sigma_y^2[n] = E[y[n]y[n]]$? Gehen Sie bei der Bestimmung folgendermaßen vor: Ersetzen Sie in $E[y[n]y[n]]$ zunächst nur einmal $y[n]$ durch die Summendarstellung und verwenden Sie dann das Ergebnis aus Teilaufgabe b).

Hinweis: $\sum_{k=-\infty}^n u^{n-k} = \frac{1}{1-u}$ für $|u| < 1$.

$$\begin{aligned}
 c) \sigma_y^2[n] &= E[Y_n Y_n] = E\left[\sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} X_k Y_n\right] = \\
 &= \sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} E[X_k Y_n] = \sum_{k=-\infty}^n \alpha^{n-k} \cdot \alpha^{n-k} \cdot \sigma_x^2 \\
 &= \sum_{k=-\infty}^n \underbrace{\alpha^{2(n-k)}}_{\text{Klammer}} \sigma_x^2 = \sigma_x^2 \cdot \frac{1}{1-\alpha^2}
 \end{aligned}$$

Für die folgenden Teilaufgaben sei die Autokovarianzfunktion $c_y[n, m]$ von $y[n]$ gegeben:

$$\begin{aligned}
 \alpha^{2(n-k)} &= (\alpha^2)^{n-k} \\
 c_y[n, m] &= \alpha^{|n-m|} \sigma_y^2.
 \end{aligned}$$

d) Begründen Sie anhand der Autokovarianzfunktion und der bisherigen Ergebnisse, weshalb $y[n]$ im weitesten Sinne stationär (WSS) ist.

WSS, da $\mu_x(k)$ ist unabhängig von k und die Kovarianzfolge ist lediglich vom Abstand der Folterglieder $|n-m|$ abhängig.

Betrachtet man die Autokovarianzfunktion von $y[n]$, so stellt man fest, dass am Ausgang des LTI Filters eine korrelierte Zufallsfolge vorliegt, d. h. $c_y[n, m] \neq 0$ für $n \neq m$. Um diese Korrelationen wieder zu entfernen, wird $y[n]$ erneut mit folgendem LTI System gefiltert:

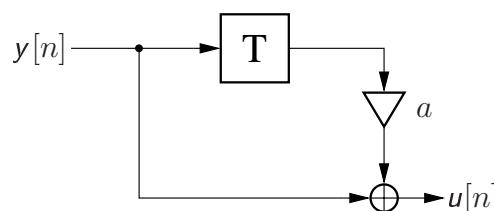


Bild 3: LTI System zur Filterung von $y[n]$.

Die Zufallsfolge $u[n]$ am Filterausgang lässt sich folgendermaßen darstellen:

$$u[n] = y[n] + ay[n-1].$$

e)* Bestimmen Sie die Autokovarianzfunktion $c_u[n, m] = E[u[n]u[m]]$ von $u[n]$. Nehmen sie vereinfachend an, dass $m < n$ gilt.

Hinweis: In diesem Fall gilt z.B. $|n - m| = n - m$.

Term mit dem Produkt der Erwartungswerte entfällt, da 0.

$$\begin{aligned} c_u[n, m] &= E[U_n U_m] = E[(Y_n + a Y_{n-1})(Y_m + a Y_{m-1})] = \\ &= E[Y_n Y_m + a Y_n Y_{m-1} + a Y_{n-1} Y_m + a^2 Y_{n-1} Y_{m-1}] = \\ &= \underbrace{\alpha^{n-m} \sigma_y^2}_{\text{Folgt aus der Angabe zu d)}} + a \alpha^{n-m+1} \sigma_y^2 + a \alpha^{n-1-m} \sigma_y^2 + a^2 \alpha^{n-m} \sigma_y^2 \end{aligned}$$

Folgt aus der Angabe zu d)

f) Wie muss der Koeffizient a gewählt werden, damit die Korrelationen in $u[n]$ verschwinden, d.h. $c_u[n, m] = 0$ für $m < n$?

$$\begin{aligned} c_u[n, m] &\stackrel{!}{=} 0 \\ (\Rightarrow) \quad 1 + a\alpha + a\alpha^{-1} + a^2 &= 0 \\ a_{112} &= \frac{-(\alpha + \alpha^{-1}) \pm \sqrt{\alpha^2 + 2 + \alpha^{-2} - 4}}{2} \\ &= \frac{-\alpha - \alpha^{-1} \pm \sqrt{(\alpha - \alpha^{-1})^2}}{2} = \begin{cases} -\alpha^{-1} \\ -\alpha \end{cases} \end{aligned}$$