

1.2 Stochastische Lasten

Lösungen

Aufgabe 1

Aus der Definition des Erwartungswerts folgt durch elementare Rechnung:

$$\begin{aligned}
 E[a g(x) + b h(y)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) (a g(x) + b h(y)) dy \right) dx \\
 &= a \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) g(x) dy \right) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) h(y) dx \right) dy \\
 &= a \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \left(\int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dy \right) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} h(y) \left(\int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dx \right) dy \\
 &= a \int_{-\infty}^{\infty} g(x) p_x(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} h(y) p_y(y) dy \\
 &= a E[g(x)] + b E[h(y)]
 \end{aligned}$$

Aufgabe 2

a) Mittelwert

Mit dem Ergebnis von Aufgabe 1 gilt:

$$E[x - \mu_x] = E[x] - E[\mu_x] = \mu_x - \mu_x = 0$$

Dabei wurde benutzt, dass μ_x keine Zufallsvariable ist, so dass gilt:

$$E[\mu_x] = \int_{-\infty}^{\infty} \mu_x p(x) dx = \mu_x \int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = \mu_x$$

b) Quadratischer Mittelwert

Aus der Definition der Varianz folgt:

$$\sigma_x^2 = E[(x - \mu_x)^2] = E[x^2 - 2\mu_x x + \mu_x^2] = E[x^2] - 2\mu_x E[x] + \mu_x^2 = E[x^2] - \mu_x^2$$

Umstellen ergibt:

$$E[x^2] = \sigma_x^2 + \mu_x^2$$

Aufgabe 3

Da die Zufallsvariablen stochastisch unabhängig sind, gilt:

$$p(x, y) = p_x(x)p_y(y)$$

Damit berechnet sich der Erwartungswert zu

$$\begin{aligned} E[g(x)h(y)] &= \int_{-\infty}^{\infty} \left(\int_{-\infty}^{\infty} p_x(x)p_y(y)g(x)h(y)dy \right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} p_x(x)g(x) \left(\int_{-\infty}^{\infty} p_y(y)h(y)dy \right) dx \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} p_x(x)g(x)dx \int_{-\infty}^{\infty} p_y(y)h(y)dy = E[g(x)]E[h(y)] . \end{aligned}$$

Aufgabe 4

a) Mittelwert und Standardabweichung

Für den Mittelwert folgt sofort: $\mu_y = E[a x(k) + b] = a \mu_x + b$

Die Varianz berechnet sich zu

$$\begin{aligned} \sigma_y^2 &= E[(a x(k) + b - \mu_y)^2] = E[(a x(k) + b - a \mu_x - b)^2] \\ &= E[a^2(x(k) - \mu_x)^2] = a^2 \sigma_x^2. \end{aligned}$$

Daraus folgt: $\sigma_y = |a| \sigma_x$

b) Kovarianz und Korrelationskoeffizient

Für die Kovarianz gilt:

$$\begin{aligned} C_{xy} &= E[(x(k) - \mu_x)(y(k) - \mu_y)] = E[(x(k) - \mu_x)(a x(k) + b - a \mu_x - b)] \\ &= a E[(x(k) - \mu_x)^2] = a \sigma_x^2 \end{aligned}$$

Daraus folgt für den Korrelationskoeffizienten:

$$\rho_{xy} = \frac{C_{xy}}{\sigma_x \sigma_y} = \frac{a \sigma_x^2}{|a| \sigma_x^2} = \text{sgn}(a)$$

Ein Korrelationskoeffizient von 1 oder -1 zeigt also an, dass zwischen den beiden Zufallsvariablen eine lineare Abhängigkeit besteht.

Aufgabe 5

Bestimmung der Parameter

Für den quadratischen Fehler gilt:

$$\begin{aligned} e^2(x, y) &= (ax(k) + b - y(k))^2 \\ &= a^2 x^2(k) + b^2 + y^2(k) + 2abx(k) - 2ax(k)y(k) - 2by(k) \end{aligned}$$

Der Erwartungswert berechnet sich zu

$$E[e^2] = a^2 \psi_x^2 + b^2 + \psi_y^2 + 2ab\mu_x - 2aE[xy] - 2b\mu_y .$$

Für ein Minimum muss gelten:

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial a} E[e^2] &= 0 : 2a\psi_x^2 + 2b\mu_x = 2E[xy] = 2(C_{xy} + \mu_x\mu_y) \\ \rightarrow a\psi_x^2 + b\mu_x &= C_{xy} + \mu_x\mu_y \end{aligned} \quad (1)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial b} E[e^2] &= 0 : 2b + 2a\mu_x = 2\mu_y \\ \rightarrow a\mu_x + b &= \mu_y \end{aligned} \quad (2)$$

Subtraktion der mit μ_x multiplizierten Gleichung (2) von Gleichung (1) ergibt

$$a(\psi_x^2 - \mu_x^2) = C_{xy} .$$

Mit $\psi_x^2 - \mu_x^2 = \sigma_x^2$ folgt: $a = \frac{C_{xy}}{\sigma_x^2}$

Aus (2) folgt: $b = \mu_y - a\mu_x = \mu_y - \frac{C_{xy}}{\sigma_x^2}\mu_x$

Berechnung des Minimums

Mit $b = \mu_y - a\mu_x$ gilt zunächst:

$$\begin{aligned} e_{min}^2 &= \min_{a,b} E[e^2] = a^2 \psi_x^2 + (\mu_y - a\mu_x)^2 + \psi_y^2 \\ &\quad + 2a(\mu_y - a\mu_x)\mu_x - 2a(C_{xy} + \mu_x\mu_y) - 2(\mu_y - a\mu_x)\mu_y \\ &= a^2(\psi_x^2 - \mu_x^2) + \psi_y^2 - \mu_y^2 - 2aC_{xy} \\ &= a^2\sigma_x^2 + \sigma_y^2 - 2aC_{xy} \end{aligned}$$

Einsetzen für a ergibt:

$$e_{min}^2 = \frac{C_{xy}^2}{\sigma_x^2} + \sigma_y^2 - 2 \frac{C_{xy}^2}{\sigma_x^2} = \sigma_y^2 \left(1 - \frac{C_{xy}^2}{\sigma_x^2 \sigma_y^2}\right) = \sigma_y^2 (1 - \rho_{xy}^2)$$

Daraus folgt: $\frac{e_{min}}{\sigma_y} = \sqrt{1 - \rho_{xy}^2}$

Der Fehler ist null für $\rho_{xy} = \pm 1$.

Aufgabe 6

Für den Erwartungswert des Stichprobenmittelwerts gilt:

$$E[\bar{x}] = E\left[\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i\right] = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N E[x_i] = \frac{1}{N} (N \mu_x) = \mu_x$$

Für den Erwartungswert der Stichprobenvarianz gilt zunächst:

$$E[s^2] = E\left[\frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2\right] = \frac{1}{N-1} E\left[\sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2\right]$$

Die Summe berechnet sich zu

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x})^2 &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x + \mu_x - \bar{x})^2 \\ &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 - 2 \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)(\bar{x} - \mu_x) + \sum_{i=1}^N (\mu_x - \bar{x})^2 \\ &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 - 2N(\bar{x} - \mu_x)^2 + N(\bar{x} - \mu_x)^2 \\ &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 - N(\bar{x} - \mu_x)^2 . \end{aligned}$$

Mit

$$E[(x_i - \mu_x)^2] = \sigma_x^2$$

und

$$(\bar{x} - \mu_x)^2 = \left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i - \mu_x \right)^2 = \frac{1}{N^2} \left(\sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x) \right)^2$$

folgt:

$$E[s^2] = \frac{N}{N-1} \sigma_x^2 - \frac{1}{N(N-1)} E\left[\left(\sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)\right)^2\right]$$

Für das Quadrat der verbleibenden Summe gilt:

$$\begin{aligned} \left(\sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x) \right)^2 &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 + 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=i+1}^N (x_i - \mu_x)(x_j - \mu_x) \\ &= \sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x)^2 + 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=i+1}^N (x_i x_j - \mu_x x_j - x_i \mu_x + \mu_x^2) \end{aligned}$$

Für den Erwartungswert folgt:

$$E \left[\left(\sum_{i=1}^N (x_i - \mu_x) \right)^2 \right] = N \sigma_x^2 + 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=i+1}^N (E[x_i x_j] - \mu_x (E[x_i] + E[x_j]) + \mu_x^2)$$

Da die einzelnen Messungen stochastisch unabhängig sind, gilt

$$E[x_i x_j] = \mu_x^2.$$

Mit $E[x_i] = E[x_j] = \mu_x$ folgt: $E[x_i x_j] - \mu_x (E[x_i] + E[x_j]) + \mu_x^2 = \mu_x^2 - 2\mu_x^2 + \mu_x^2 = 0$

Damit ist gezeigt: $E[s^2] = \frac{N}{N-1} \sigma_x^2 - \frac{1}{N-1} \sigma_x^2 = \sigma_x^2$

Aufgabe 7

Aus der Definition der Kreuzkorrelation folgt:

$$R_{xy}(-\tau) = E[x_k(t-\tau) y_k(t)]$$

Da die Kreuzkorrelation nicht von der Zeit t abhängt, ändert sich ihr Wert nicht, wenn t durch $t + \tau$ ersetzt wird:

$$R_{xy}(-\tau) = E[x_k(t+\tau-\tau) y_k(t+\tau)] = E[y_k(t+\tau) x_k(t)] = R_{yx}(\tau)$$

Für $y_k = x_k$ folgt daraus: $R_{xx}(-\tau) = R_{xx}(\tau)$

Aufgabe 8

Aus der Definition der Kreuzkorrelation folgt:

$$\begin{aligned} R_{xy}(\tau) &= E[x_0 \sin(2\pi f(t+\tau) + \phi(k)) y_0 \sin(2\pi f t + \psi(k))] \\ &= x_0 y_0 E[\sin(2\pi f(t+\tau) + \phi(k)) \sin(2\pi f t + \psi(k))] \end{aligned}$$

Da die Phasenwinkel stochastisch unabhängige Variablen sind, folgt

$$R_{xy}(\tau) = x_0 y_0 E[\sin(2\pi f(t+\tau) + \phi(k))] E[\sin(2\pi f t + \psi(k))] = 0,$$

da die beiden Erwartungswerte null sind.

Aufgabe 9

a) Zeitlicher Mittelwert des Produkts

Der zeitliche Mittelwert des Produkts ist definiert durch

$$\langle x_k(t)y_k(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T x_k(t)y_k(t) dt .$$

Für die beiden Realisierungen

$$x_k(t) = x_0 \sin(2\pi f_x t + \phi_{xk}) \text{ und } y_k(t) = y_0 \sin(2\pi f_y t + \phi_{yk})$$

berechnet sich der Integrand zu

$$\begin{aligned} x_k(t)y_k(t) &= x_0 y_0 \sin(2\pi f_x t + \phi_{xk}) \sin(2\pi f_y t + \phi_{yk}) \\ &= \frac{1}{2} x_0 y_0 [\cos(2\pi(f_x - f_y)t + \phi_{xk} - \phi_{yk}) - \cos(2\pi(f_x + f_y)t + \phi_{xk} + \phi_{yk})] . \end{aligned}$$

Integration ergibt:

$$\begin{aligned} &\int_0^T x_k(t)y_k(t) dt \\ &= \frac{x_0 y_0}{4\pi} \left(\left[\frac{\sin(2\pi(f_x - f_y)t + \phi_{xk} - \phi_{yk})}{f_x - f_y} \right]_{t=0}^{t=T} - \left[\frac{\sin(2\pi(f_x + f_y)t + \phi_{xk} + \phi_{yk})}{f_x + f_y} \right]_{t=0}^{t=T} \right) \\ &= \frac{x_0 y_0}{4\pi} \frac{\sin(2\pi(f_x - f_y)T + \phi_{xk} - \phi_{yk}) - \sin(\phi_{xk} - \phi_{yk})}{f_x - f_y} \\ &\quad - \frac{x_0 y_0}{4\pi} \frac{\sin(2\pi(f_x + f_y)T + \phi_{xk} + \phi_{yk}) - \sin(\phi_{xk} + \phi_{yk})}{f_x + f_y} \end{aligned}$$

Da dieser Ausdruck für alle Werte von T endlich ist, folgt für den Grenzwert:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T x_k(t)y_k(t) dt = 0$$

b) Zeitlicher quadratischer Mittelwert

Der zeitliche quadratische Mittelwert ist definiert durch

$$\langle x_k^2(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T x_k^2(t) dt .$$

Für die Realisierung $x_k(t) = x_0 \sin(2\pi f_x t + \phi_{xk})$ berechnet sich das Integral zu

$$\begin{aligned}
\int_0^T x_k^2(t) dt &= x_0^2 \int_0^T \sin^2(2\pi f_x t + \phi_{xk}) dt \\
&= x_0^2 \left[\frac{1}{2} \left(t + \frac{\phi_{xk}}{2\pi f_x} \right) - \frac{\sin(2(2\pi f_x t + \phi_{xk}))}{8\pi f_x} \right]_{t=0}^{t=T} \\
&= x_0^2 \left(\frac{1}{2} T - \frac{\sin(2(2\pi f_x T + \phi_{xk})) - \sin(2\phi_{xk})}{8\pi f_x} \right).
\end{aligned}$$

Für den Grenzwert folgt:

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T x_k^2(t) dt = \frac{x_0^2}{2}$$

Aufgabe 10

Für die über den zeitlichen Mittelwert berechnete Autokorrelation gilt:

$$\begin{aligned}
\langle x_k(t+\tau) x_k(t) \rangle &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} x_0^2(k) \int_0^T \sin(2\pi f(t+\tau)) \sin(2\pi f t) dt \\
&= x_0^2(k) \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T \sin(2\pi f(t+\tau)) \sin(2\pi f t) dt
\end{aligned}$$

Mit $\sin(2\pi f(t+\tau)) = \sin(2\pi f t) \cos(2\pi f \tau) + \cos(2\pi f t) \sin(2\pi f \tau)$ folgt für das Integral:

$$\begin{aligned}
&\int_0^T \sin(2\pi f(t+\tau)) \sin(2\pi f t) dt \\
&= \cos(2\pi f \tau) \int_0^T \sin^2(2\pi f t) dt + \sin(2\pi f \tau) \int_0^T \sin(2\pi f t) \cos(2\pi f t) dt \\
&= \cos(2\pi f \tau) \left(\frac{T}{2} - \frac{\sin(4\pi f T)}{8\pi f} \right) + \frac{\sin(2\pi f \tau) \sin^2(2\pi f T)}{4\pi f}
\end{aligned}$$

Der zeitliche Mittelwert

$$\langle x_k(t+\tau) x_k(t) \rangle = \frac{x_0^2(k)}{2} \cos(2\pi f \tau)$$

hängt über den Index k von der Realisierung ab. Der Prozess ist nicht ergodisch.

Aufgabe 11

GNU Octave-Skript zur Lösung der Aufgabe:

```
# Übungsblatt 1.2, Aufgabe 11: Wasserfall
# Statistische Analyse
#
# -----
pkg load statistics

file = mfilename();
fid = fopen([file, ".res"], "wt");

# Konstanten
nbin = 50; % Intervalle für die Häufigkeitsverteilung

# Daten einlesen
[x, fs] = audioread([file, ".wav"]);

# Mittelwerte
xm = mean(x); s2 = var(x); s = sqrt(s2);

fprintf(fid, "Mittelwert          = %8.5f\n", xm);
fprintf(fid, "Varianz            = %8.5f\n", s2);
fprintf(fid, "Standardabweichung = %8.5f\n", s);

# Kurtosis und Schiefe
b2 = kurtosis(x); g1 = skewness(x);

fprintf(fid, "Kurtosis           = %8.5f\n", b2);
fprintf(fid, "Schiefe            = %8.5f\n", g1);

# Häufigkeitsverteilung
xmax = max(abs(x));
edges = linspace(-xmax, xmax, nbin + 1);
xc = 0.5 * (edges(1 : nbin) + edges(2 : end));

N = hist(x, xc);

# Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion

dx = mean(diff(edges));
pdfx = N / (length(x) * dx);
pdfg = normpdf(xc, xm, s);

# Ausgabe
figure(1, "position", [100, 500, 600, 600],
       "paperposition", [0, 0, 12.5, 8.5]);
```

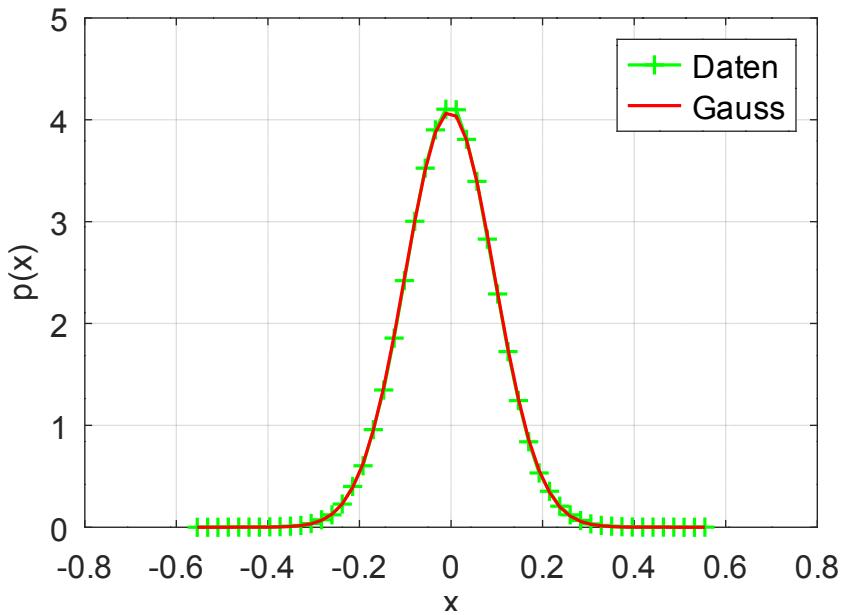


Abbildung 11.1: Wahrscheinlichkeitsdichte

```

plot(xc, pdfx, "color", "green", "marker", "+", ...
      xc, pdfg, "color", "red");
legend("Daten", "Gauss");
grid;
xlabel("x");
ylabel("p(x)");
print([file, ".svg"], "-dsvg", "-FArial:12");

fclose(fid);

```

Die Ausgabedatei enthält die folgenden Werte:

Mittelwert	= -0.00279
Varianz	= 0.00957
Standardabweichung	= 0.09781
Kurtosis	= 3.10774
Schiefe	= 0.00994

Es handelt sich mit sehr guter Näherung um einen Gaußschen stochastischen Prozess. Das zeigt auch die in Abbildung 11.1 dargestellte Wahrscheinlichkeitsdichte.

Aufgabe 12

GNU Octave-Skript zur Lösung der Aufgabe:

```

# Übungsblatt 1.2, Aufgabe 12: Statistik stochastischer Prozesse
#
# -----
file = mfilename();

```

```

fid = fopen([file, ".res"], "wt");

# Daten einlesen

data = dlmread([file, ".csv"]);

# Auswertung

m = mean(data);
msq = meansq(data);
v = var(data);
kurt = kurtosis(data);
skew = skewness(data);

fprintf(fid,
        "                                x1          x2          x3      \n");
fprintf(fid, "-----");
"-----\n");
fprintf(fid, "Mean value:           %8.5f  %8.5f  %8.5f\n", m);
fprintf(fid, "Mean square value:   %8.5f  %8.5f  %8.5f\n", msq);
fprintf(fid, "Variance:            %8.5f  %8.5f  %8.5f\n", v);
fprintf(fid, "Kurtosis:             %8.5f  %8.5f  %8.5f\n", kurt);
fprintf(fid, "Skewness:             %8.5f  %8.5f  %8.5f\n", skew);

# Häufigkeitsverteilung

figure(1, "position", [100, 100, 900, 350],
       "paperposition", [0, 0, 15, 10]);
subplot(1, 3, 1);
    hist(data(:, 1), 30);
    title("x1");
    grid;
subplot(1, 3, 2);
    hist(data(:, 2), 30);
    title("x2");
subplot(1, 3, 3);
    grid;
    hist(data(:, 3), 30);
    title("x3");
    grid;
print([file, ".svg"], "-dsvg", "-FArial:10");

fclose(fid);

```

Abbildung 12.1 zeigt die Häufigkeitsverteilungen. Die Häufigkeitsverteilungen des ersten und des dritten stochastischen Prozesses zeigen in guter Näherung eine Normalverteilung.

Die Ausgabedatei enthält folgende Werte:

	x1	x2	x3
Mean value:	0.00113	-0.00730	0.49695
Mean square value:	4.00569	3.02051	4.22012

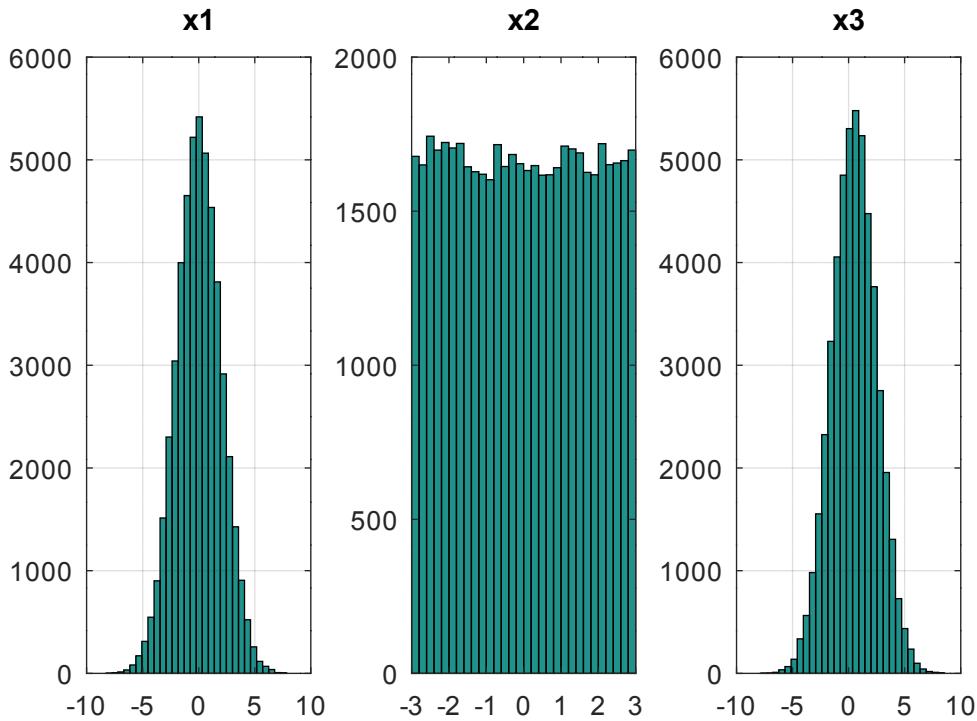


Abbildung 12.1: Häufigkeitsverteilungen

Variance:	4.00576	3.02052	3.97324
Kurtosis:	3.00207	1.78943	2.99244
Skewness:	-0.00638	0.00546	-0.00384

Die Zahlenwerte bestätigen, dass der erste und der dritte stochastische Prozess mit guter Näherung Gaußsche stochastische Prozesse sind.

Aufgabe 13

Es gilt: $R_{xy}(\tau) = E[x_k(t+\tau)y_k(t)] = E[x_k(t+\tau)x_k(t-\Delta t)]$

Mit der Substitution $t = \bar{t} + \Delta t$ folgt:

$$R_{xy}(\tau) = E[x_k(\bar{t} + \Delta t + \tau)x_k(\bar{t})] = R_{xx}(\tau + \Delta t)$$

Aufgabe 14

Zur Berechnung der Standardabweichung und der Korrelationen wird die Funktion `cov` verwendet. Sie liefert eine symmetrische Matrix, deren Diagonalelemente die Varianzen und deren Außendiagonalelemente die Kovarianzen sind. Daraus können die gesuchten Größen berechnet werden.

```
# Übungsblatt 1.2, Aufgabe 14: Zylinder
```

```
#
```

```
# -----
```

```

file = mfilename();
fid  = fopen([file, ".res"], "wt");

# Daten einlesen

data = dlmread([file, ".csv"]);

# Rechnung

m = mean(data);
c = cov(data);
s = sqrt(diag(c));

r12 = c(1, 2) / (s(1) * s(2));
r13 = c(1, 3) / (s(1) * s(3));
r23 = c(2, 3) / (s(2) * s(3));

# Ausgabe

fprintf(fid,
        "                                r          h          v\n");
fprintf(fid, "-----");
fprintf(fid, "\n");
fprintf(fid,
        "Mittelwert:           %8.2f    %8.2f    %8.2f\n", m);
fprintf(fid,
        "Standardabweichung:  %9.3e   %9.3e   %9.3e\n", s);

fprintf(fid, "\nKorrelationskoeffizienten\n\n");
fprintf(fid, "  Radius - Höhe:      %9.3e\n", r12);
fprintf(fid, "  Radius - Volumen:   %9.3e\n", r13);
fprintf(fid, "  Höhe     - Volumen: %9.3e\n", r23);

fclose(fid);

```

Die Ausgabedatei enthält folgende Ergebnisse:

	r	h	v
Mittelwert:	5.00	100.00	7854.27
Standardabweichung:	5.027e-04	1.103e-03	1.587e+00

Korrelationskoeffizienten

Radius - Höhe:	7.560e-02
Radius - Volumen:	9.986e-01
Höhe - Volumen:	1.272e-01

Radius und Höhe sind nahezu unkorreliert, ebenso Höhe und Volumen. Radius und Volumen sind stark korreliert.