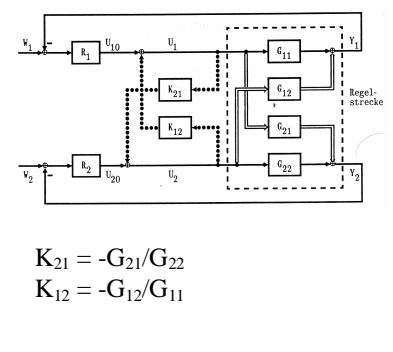


Linearisierung: $y = f(u) = f(U_0) + \left. \frac{df}{du} \right|_{u=U_0} (u-U_0) + \frac{d^2 f}{du^2} \bigg|_{u=U_0} \frac{(u-U_0)^2}{2} + \dots$

Endwerttheorem: $y(t \rightarrow \infty) = \lim_{s \rightarrow 0} s \cdot Y(s)$

Sprung: $W(s) = K/s$; Rampe $W(s) = K/s^2$;



$T(s) = \frac{\omega_0^2}{s^2 + 2 \cdot \xi \cdot \omega_0 s + \omega_0^2}$

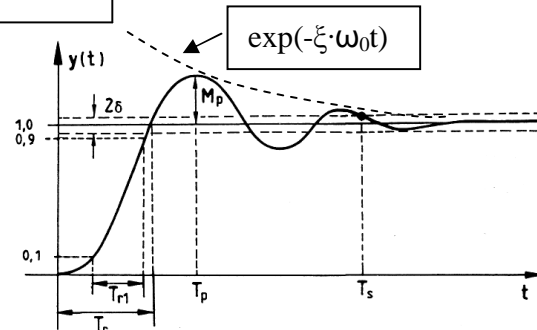
$W(s) \rightarrow \oplus \rightarrow \frac{\omega_0^2}{s(s + 2 \cdot \xi \cdot \omega_0)} \rightarrow Y(s)$

$T_s \approx \frac{3}{\xi \cdot \omega_0}$

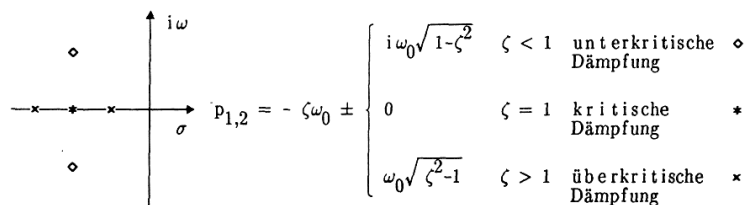
$M_p = e^{-\frac{\xi \cdot \pi}{\sqrt{1-\xi^2}}} \rightarrow \xi = \frac{1}{\sqrt{1 + \left(\frac{\pi}{\ln M_p} \right)^2}}$

$T_p = \frac{\pi}{\omega_0 \sqrt{1-\xi^2}} \rightarrow \xi = \sqrt{1 - \left(\frac{\pi}{T_p \cdot \omega_0} \right)^2}$

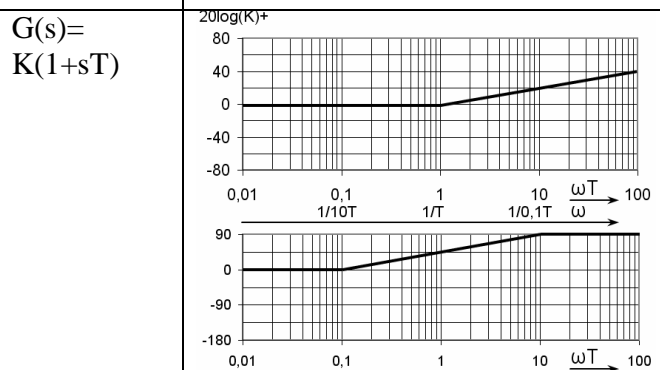
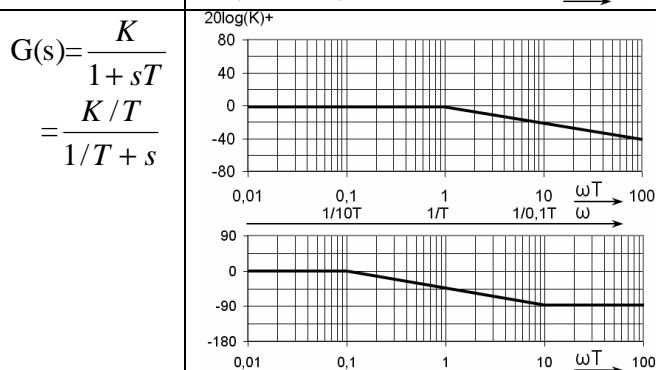
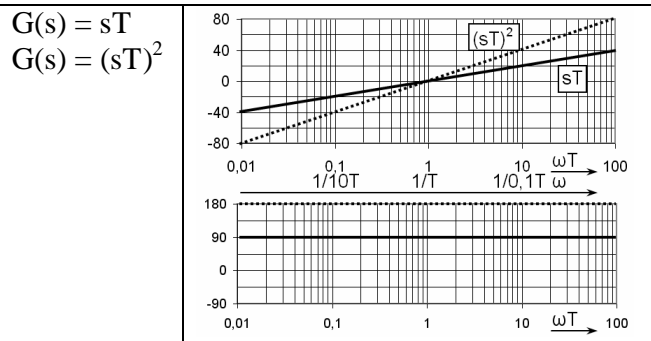
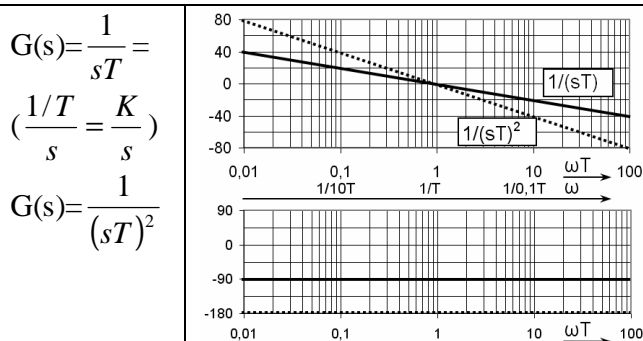
$T_r = \frac{1}{\omega_0 \sqrt{1-\xi^2}} \left[\pi - \arctan \left(\frac{\sqrt{1-\xi^2}}{\xi} \right) \right]$



T_r, T_{r1} : Anstiegszeit ('Rise time')
 T_p : Überschwingzeit ('Peak time')
 T_s : Einstellzeit ('Settling time')
 M_p : Max. Überschwingung ('Peak overshoot')



$\xi \approx 0,01 \varphi_R$ φ_R - in Grad -
 Wenn ein dominantes Polpaar existiert

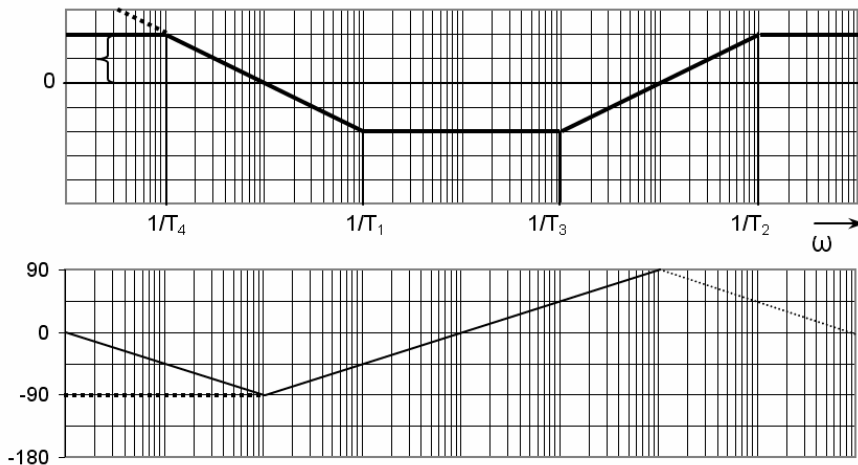


$G(s) = T(s) / [1-T(s)]$ $E(s) = 1-T(s)$

$G(s) = \frac{K(1+sT)}{s}$ <p>(ideal PI-R)</p>		
$G(s) = \frac{K(1+sT_1)}{(1+sT_2)}$ <p>$T_1 < T_2$ $T_2 = \alpha T_1$</p> <p>(real PI-R)</p>		$\omega_{MITTE} = \sqrt{\frac{1}{T_1 T_2}} = \frac{1}{T_1 \sqrt{\alpha}} = \frac{\sqrt{\alpha}}{T_2}$ <ol style="list-style-type: none"> $e(\infty) = f(K) = \text{gegeben. Wert} \rightarrow K$ Bode-D. aufzeichnen für $K \cdot G(s)$ $\varphi_R + 5\% \rightarrow \omega_D$ $z = -1/T_1 = -0,1 \omega_D$ - Nullstelle eine Dekade tiefer ω_D Bestimme K_a (Abschwäch. für $\omega = \omega_D$) $\rightarrow \alpha = 10^{K_a/20}$ $p = -1/T_2 = -0,1 \omega_D / \alpha$
$G(s) = \frac{K(1+sT_1)}{(1+sT_2)}$ <p>$T_1 > T_2$ $T_1 = \alpha T_2$</p> <p>(real PD-R)</p>		$\omega_{MITTE} = \sqrt{\frac{1}{T_1 T_2}} = \frac{1}{T_2 \sqrt{\alpha}} = \frac{\sqrt{\alpha}}{T_1}$ <ol style="list-style-type: none"> $e(\infty) = f(K) = \text{gegeben. Wert} \rightarrow K$ Bode-D. aufzeichnen für $K \cdot G(s)$ $\varphi_{Add} = \varphi_R + 5\% \rightarrow \alpha = \frac{1 + \sin(\varphi_{ADD})}{1 - \sin(\varphi_{ADD})}$ $\varphi_{ADD} = \arcsin\left(\frac{\alpha-1}{\alpha+1}\right)$ $\omega_D = \omega$, bei der $K \cdot G(s) = -10 \log(\alpha)$ $1/T_2 = \omega_D \cdot \sqrt{\alpha}$ - Polstelle $1/T_1 = \omega_D / \sqrt{\alpha}$ - Nullstelle

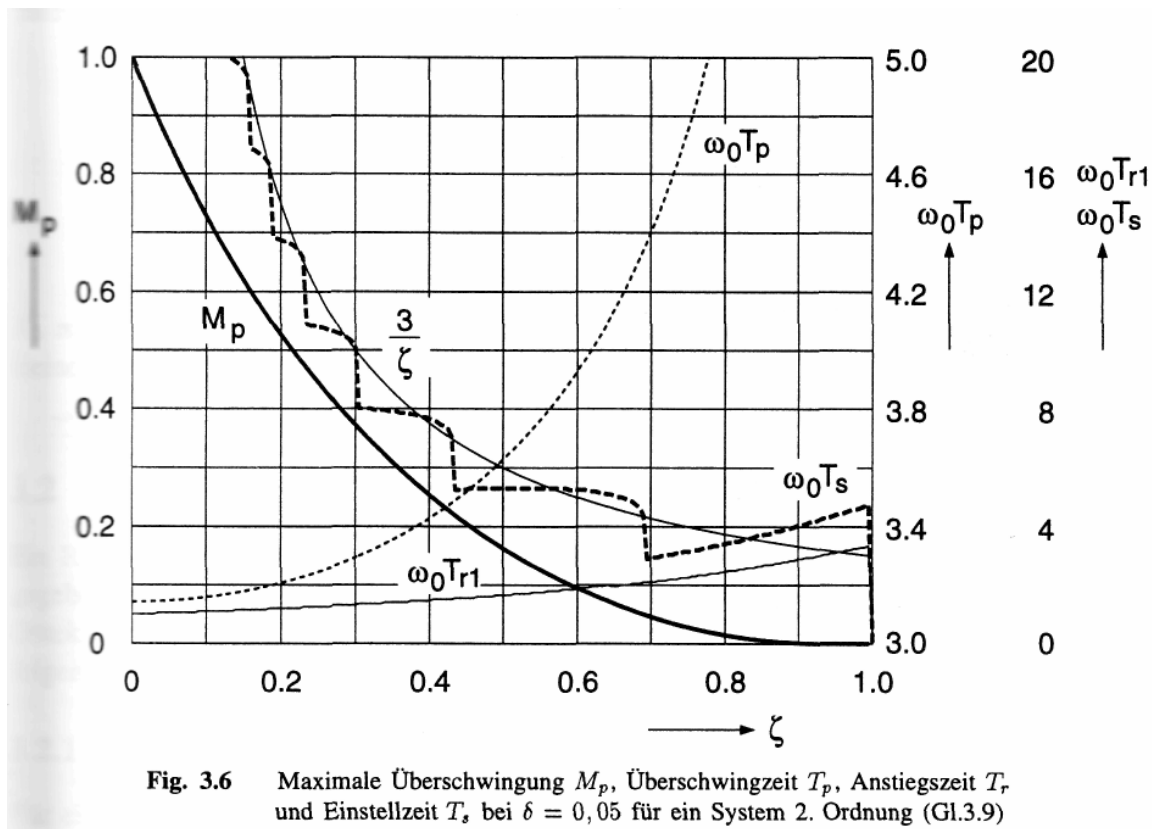
Realer PID-Regler $G(s) = \frac{K}{s} \cdot (1+sT_1) \cdot \frac{(1+sT_3)}{(1+sT_2)} = \frac{K}{s} \cdot (1+sT_1) \cdot \frac{(1+s \cdot \beta \cdot T_2)}{(1+sT_2)} \quad T_1 > T_3 > T_2 \quad \left. \begin{array}{l} \beta > 1 \\ \alpha > 1 \end{array} \right\}$

Modifizierter PID-R $G(s) = K \cdot \frac{(1+sT_1)}{(1+sT_4)} \cdot \frac{(1+sT_3)}{(1+sT_2)} = K \cdot \frac{(1+sT_1)}{(1+s \cdot \alpha T_1)} \cdot \frac{(1+s \cdot \beta T_2)}{(1+sT_2)} \quad T_4 > T_1 > T_3 > T_2 \quad \left. \begin{array}{l} \beta > 1 \\ \alpha > 1 \end{array} \right\}$



$$G_0(s) = K \frac{\prod_{k=1}^M (s - z_k)}{s^N \cdot \prod_{n=1}^Q (s - p_n)}, \quad M \leq N+Q$$

Systemtyp N	e(t→∞) für W(s)=		
	A/s (sprung)	B/s ² (Rampe)	C/s ³ (parabole)
0	A/(1+K ₀)	∞	∞
1	0	B/K ₀	∞
2	0	0	C/K ₀



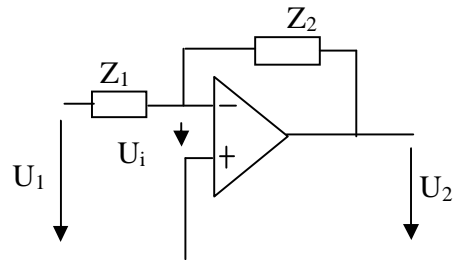
$$e^{j\omega} = \cos(\omega) + j \cdot \sin(\omega)$$

$$-1 = e^{j(2n+1)\pi}, n = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$$

$$e^{a \cdot \ln(b)} = b^a$$

$$\frac{U_1 - U_i}{Z_1} + \frac{U_2 - U_i}{Z_2} = \frac{U_i}{Z_e} \quad \frac{U_2}{U_i} = -A(j\omega)$$

$$(Z_e \rightarrow \infty) \Rightarrow U_i = U_1 \frac{Z_2}{Z_1 + Z_2} + U_2 \frac{Z_1}{Z_1 + Z_2}$$



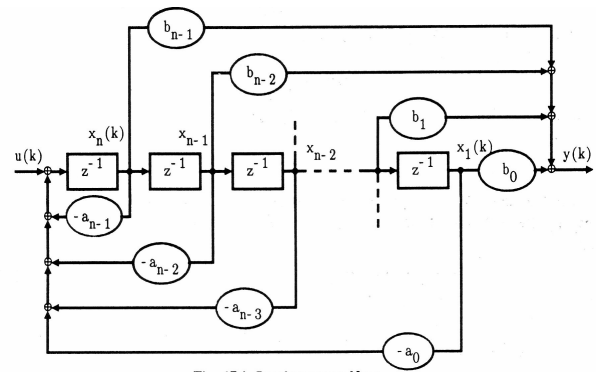
Z_1	Z_2	$G(s) = -Z_2/Z_1$	
R_1	R_2	$-R_2/R_1$	P-R
R_1	$R_2 + 1/sC_2$	$-\frac{1 + s(R_2 \cdot C_2)}{s(R_1 \cdot C_2)}$	Ideal PI-R
R_1	$1/sC_2$	$-1/(sR_1C_2)$	I
$R_1 + 1/sC_1$	R_2	$-\frac{s(R_2 \cdot C_1)}{1 + s(R_1 \cdot C_1)}$	
$R_1 + 1/sC_1$	$R_2 + 1/sC_2$	$-\frac{C_1}{C_2} \cdot \frac{1 + s(R_2 \cdot C_2)}{1 + s(R_1 \cdot C_1)}$	$R_2C_2 > R_1C_1$ – real PD-R $R_2C_2 < R_1C_1$ – real PI-R

$$G(z) = \frac{b_0 + b_1 z + \dots + b_{n-1} z^{n-1}}{a_0 + a_1 z + \dots + a_{n-1} z^{n-1} + z^n}$$

Regelungsnormalform

$$x(k+1) \hat{=} \begin{pmatrix} x_1(k+1) \\ x_2(k+1) \\ \vdots \\ x_n(k+1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & & & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & & & \\ \vdots & & & & \ddots & & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & & \dots & -a_{n-1} & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} u(k)$$

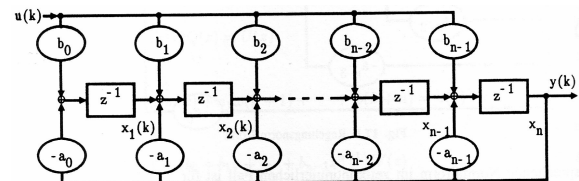
$$y(k) = \begin{pmatrix} b_0 & b_1 & \dots & b_{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix}$$



Beobachternormalform

$$\begin{pmatrix} x_1(k+1) \\ x_2(k+1) \\ \vdots \\ x_n(k+1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & -a_0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & -a_1 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & -a_{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_{n-1} \end{pmatrix} u(k)$$

$$y(k) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix}$$

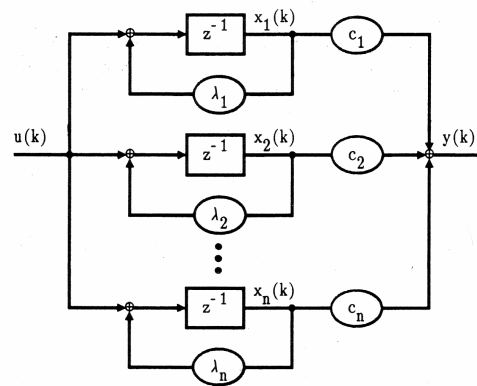


Jordanische Normalform (einfache pole)

$$G(z) = \sum_{i=1}^n \frac{c_i}{z - \lambda_i}$$

$$\begin{pmatrix} x_1(k+1) \\ x_2(k+1) \\ \vdots \\ x_n(k+1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ x_2(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} u(k)$$

$$y(k) = \begin{pmatrix} c_1 & c_2 & \dots & c_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(k) \\ \vdots \\ x_n(k) \end{pmatrix}$$



Äquivalentes zeitdiskretes Modell

$$\dot{x} = Fx + Gu$$

$$y = Hx + Du$$

$$1) \quad \Psi(s) = [Is - F]^{-1} \xrightarrow{\text{InvLaplace}} \Psi(T)$$

$$2) \quad A = \Psi(T) \quad B = \int_0^T \Psi(\xi) \cdot G \cdot d\xi \quad C = H$$

Lösung der Zustandsgleichungen

im Zeitbereich

mit V-Transformation

$$y(k) = \underbrace{CA^k x(0)}_{\text{Autonomer Anteil}} + \underbrace{\sum_{j=0}^{k-1} CA^{k-1-j} Bu(j)}_{\text{Erzwungener Anteil}} + Du(k)$$

$$Y(V) = [C(IV^{-1} - A)^{-1}B + D]U(V)$$

Steuerbarkeit (-> X_0), Erreichbarkeit, Beobachtbarkeit

Zeitdiskrete Systeme

$$Q_s = [A^{n-1}B, A^{n-2}B, \dots, AB, B] \quad Q_B = \begin{Bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{Bmatrix}$$

Zeitkontinuierliche Systeme

(erreichbarkeit == steuerbarkeit)

$$Q_s = [G, FG, \dots, F^{n-1}G]$$

$$Q_B = \begin{Bmatrix} H \\ HF \\ \vdots \\ HF^{n-1} \end{Bmatrix}$$

	$\det A \neq 0$	$\det A = 0$
Rang $Q_s = n$	Steuerbar Erreichbar	Steuerbar Erreichbar
Rang $Q_s < n$	Nicht steuerbar Nicht erreichbar	Vielleicht steuerbar (keine Aussage) Nicht erreichbar

Duale Systeme

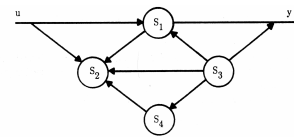
System (A, B, C)
 Duales System (A^T, C^T, B^T)

System ist vollständig beobachtbar, wenn das duale System vollständig erreichbar

Ähnliche (algebraisch äquivalente Systeme)

$$\begin{aligned} A^* &= S^{-1}AS \\ B^* &= S^{-1}B \\ C^* &= CS \\ D^* &= D \end{aligned} \quad x(k) = S x^*(k)$$

Zerlegung in Unterräume



Unterraum	beobachtbar	erreichbar
s_1	ja	ja
s_2	nein	ja
s_3	ja	nein
s_4	nein	nein

Bestimmung der Basistransformationsmatrix S auf Regelungsnormalform

$$1) B^* = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \quad 2) \det[zI - A] = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_{n-1} z^{n-1} + z^n \rightarrow A^* = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \\ -a_0 & -a_1 & \dots & -a_{n-1} & 1 \end{pmatrix}$$

$$3) s_n = B$$

$$s_{n-1} = a_{n-1}B + AB$$

$$s_{n-2} = A^2 B + a_{n-1}AB + a_{n-2}B$$

$$\text{für } 0 \leq j < n-1 \rightarrow$$

$$s_{n-j} = \begin{pmatrix} A^j B & A^{j-1} B & \dots & AB & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ a_{n-1} \\ a_{n-2} \\ \vdots \\ a_{n-j} \end{pmatrix} \begin{matrix} \uparrow \\ j+1 \end{matrix}$$

$$s_1 = (A^{n-1}B \quad A^{n-2}B \quad \dots \quad AB \quad B) \begin{pmatrix} 1 \\ a_{n-1} \\ a_{n-2} \\ \vdots \\ a_1 \end{pmatrix}$$

$$S = (s_1 \quad s_2 \quad s_3 \quad \dots \quad s_n) = S = \begin{pmatrix} A^{n-1}B & A^{n-2}B & \dots & AB & B \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \dots & a_{n-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ a_{n-1} \\ a_{n-2} \\ \vdots \\ a_1 \end{pmatrix}$$

Steuerbarkeitsmatrix Q_S

$$4) C^* = CS \quad \text{und} \quad D^* = D$$

Minimale Äquivalente Systeme

Gegeben ist System Σ

$$x(k+1) = Ax(k) + Bu(k)$$

$$y(k) = Cx(k)$$

x : n-dimensionaler Zustandvektor

Minimales System Σ^*

$$x^*(k+1) = A^* x^*(k) + B^* u(k)$$

$$y(k) = C^* x^*(k)$$

x^* : m-dimensionaler Zustandvektor, $m \leq n$

Äquivalenzgesetze $A^* R = RA \quad B^* = RB \quad C = C^* R \quad D^* = D$

$$1) m = \text{Rang}(Q_B) = \text{Rang} \begin{pmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{pmatrix}$$

$$2) R = \begin{pmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{m-1} \end{pmatrix}$$

$$3) A^* \text{ hat Form: } A^* = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_0^* & -a_1^* & -a_2^* & \dots & -a_{m-1}^* \end{pmatrix}$$

$$4) \text{ Koeffizientenvergleich } A^* R = RA \rightarrow A^*$$

$$(A^* = RAR^+, R^+ \text{ - Pseudoinverse})$$

$$5) C^* = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots \end{pmatrix} \quad B^* = RB \quad D^* = D$$

\xrightarrow{m}

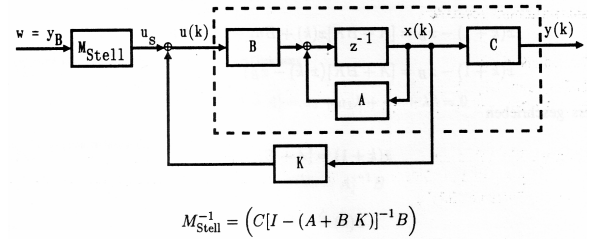
Einige Matrizenrechenregeln :

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}^T = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

Regelung im Zustandsraum

$$\text{RNF: } A^* + B^* K^* = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ -a_0^* + k_0^* & -a_1^* + k_1^* & -a_2^* + k_2^* & \dots & -a_{n-1}^* + k_{n-1}^* \end{pmatrix}$$



Suche nach K

- 1) Bestimme a_i ($0 \leq i \leq n-1$) aus $\det[Iz - A] = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_{n-1} z^{n-1} + z^n = (z - \lambda_1)(z - \lambda_2) \dots (z - \lambda_n)$
- 2) Festlege gewünschte $\tilde{\lambda}_i$ ($1 \leq i \leq n$) und berechne \tilde{a}_i ($0 \leq i \leq n-1$) aus $(z - \tilde{\lambda}_1)(z - \tilde{\lambda}_2) \dots (z - \tilde{\lambda}_n) = \tilde{a}_0 + \tilde{a}_1 z + \dots + \tilde{a}_{n-1} z^{n-1} + z^n$
- 3) Berechne $k_0^* = a_0 - \tilde{a}_0$ $k_1^* = a_1 - \tilde{a}_1$ \dots $k_{n-1}^* = a_{n-1} - \tilde{a}_{n-1} \rightarrow K^* = (k_0^* \ k_1^* \ \dots \ k_{n-1}^*)$
- 4) Bestimme $S = \underbrace{\begin{pmatrix} A^{n-1}B & A^{n-2}B & \dots & AB & B \end{pmatrix}}_{\text{Steuerbarkeitsmatrix } Q_S} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-2} & a_{n-1} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \dots & a_{n-1} & 1 \end{pmatrix}$
- 5) $K = K^* S^{-1}$

Dead-Beat-Verhalten $K^* = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$ - Alle Pole des Gesamtsystems $p_i = 0$ (Dead-Beat Regler, FIR-Filter, Endliche Stoß Antwort)

Luenberger Beobachter

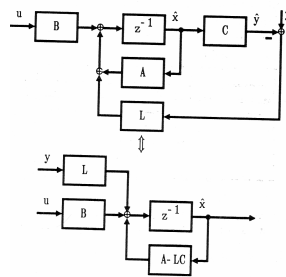
$$e(k+1) = (A - LC) e(k)$$

$$A_L \leftarrow A^T$$

$$B_L \leftarrow -C^T$$

$$K_L \leftarrow L^T$$

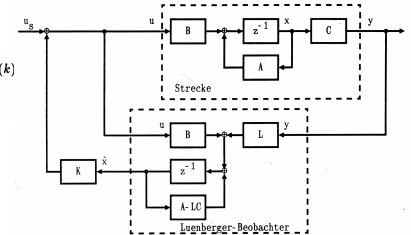
$$\det[zI - (A - LC)] = \det[zI - (A_L + B_L C_L)]$$



Regelung mit geschätztem Vektor

$$\begin{pmatrix} x(k+1) \\ \hat{x}(k+1) \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} A & B K \\ L C & A - L C + B K \end{pmatrix}}_{A_{\text{tot}}} \begin{pmatrix} x(k) \\ \hat{x}(k) \end{pmatrix} + \underbrace{\begin{pmatrix} B \\ B \end{pmatrix}}_{B_{\text{tot}}} u_s(k)$$

$$y(k) = \underbrace{\begin{pmatrix} C & 0 \end{pmatrix}}_{C_{\text{tot}}} \begin{pmatrix} x(k) \\ \hat{x}(k) \end{pmatrix}$$



Separationseigenschaft:

$$\chi_{A_{\text{tot}}}(z) = \det[zI - A_{\text{tot}}] = \det[zI - (A + BK)] \cdot \det[zI - (A - LC)]$$

Suche nach L

- 1) Bestimme a_i ($0 \leq i \leq n-1$) aus $\det[Iz - A] = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_{n-1} z^{n-1} + z^n = (z - \lambda_1)(z - \lambda_2) \dots (z - \lambda_n)$
- 2) Festlege gewünschte $\tilde{\lambda}_i$ ($1 \leq i \leq n$) und berechne \tilde{a}_i ($0 \leq i \leq n-1$) aus $(z - \tilde{\lambda}_1)(z - \tilde{\lambda}_2) \dots (z - \tilde{\lambda}_n) = \tilde{a}_0 + \tilde{a}_1 z + \dots + \tilde{a}_{n-1} z^{n-1} + z^n$
- 3) Berechne $l_0^* = a_0 - \tilde{a}_0$ $l_1^* = a_1 - \tilde{a}_1$ \dots $l_{n-1}^* = a_{n-1} - \tilde{a}_{n-1} \rightarrow L^* = (l_0^* \ l_1^* \ \dots \ l_{n-1}^*)$
- 4) Bestimme $Q_s = \begin{pmatrix} -A^{T^{n-1}} C^T, \dots, -A^T C^T, -C^T \end{pmatrix}$
- 4) Bestimme $S = Q_s \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-2} & a_{n-1} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \dots & a_{n-1} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -A^{T^{n-1}} C^T, \dots, -A^T C^T, -C^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ a_{n-2} & a_{n-1} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \dots & a_{n-1} & 1 \end{pmatrix}$
- 5) $L = (L^* S^{-1})^T$

Dead-Beat-Verhalten $L^* = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$

Kalman Filter

Markoff-Eigenschaft :

$$p(x_k | x_{k-1}, x_{k-2}, \dots, x_0) = p(x_k | x_{k-1})$$

$$\rightarrow p(x_k, x_{k-1}, \dots, x_0) = p(x_k | x_{k-1}) \cdot p(x_{k-1} | x_{k-2}) \cdot \dots \cdot p(x_1 | x_0) \cdot p(x_0)$$

Schätzwert mit minimaler bedingter Fehlervarianz : $\hat{x}(y) = E_{x|y}$

$$\hat{x}_{k,j}(y) = E[x_k | Y_j] \quad Y_k = [y_0, \dots, y_j]$$

k – Zeitpunkt, zu dem Zustandsvektor geschätzt werden soll

j – Zeitpunkt des letzten in die Schätzung eingehenden Meßwertes

Randbedingungen:

System linear, zeitdiskret, erfüllt *Gauß-Markoff-Eigenschaft*

Rauschen mittelwertfrei, weiß, *gauscheß Rauschen*, unkorreliert

Gleichungen:

1. measurement update:

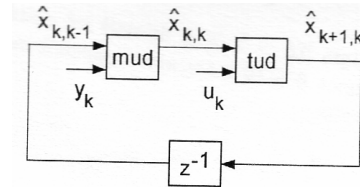
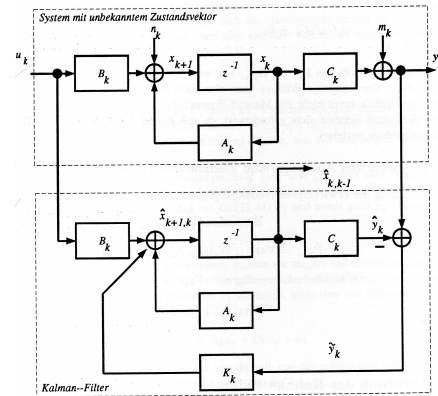
$$(a) \hat{x}_{k,k} = \hat{x}_{k,k-1} + \Sigma_{k,k-1} C_k^T (C_k \Sigma_{k,k-1} C_k^T + R_k)^{-1} \cdot (y_k - C_k \hat{x}_{k,k-1})$$

$$(b) \Sigma_{k,k} = \Sigma_{k,k-1} - \Sigma_{k,k-1} C_k^T (C_k \Sigma_{k,k-1} C_k^T + R_k)^{-1} C_k \Sigma_{k,k-1}$$

2. time update:

$$(a) \hat{x}_{k+1,k} = A_k \hat{x}_{k,k} + B_k u_k$$

$$(b) \Sigma_{k+1,k} = A_k \Sigma_{k,k} A_k^T + Q_k$$



Anfangsbedingungen (entsp. ersten tud):

$$\begin{aligned} \hat{x}_0 &= E[x_0] = E_{x_0} \\ \Sigma_0 &= E[(x_0 - \hat{x}_0)(x_0 - \hat{x}_0)^T] \\ &= E[(x_0 - E_{x_0})(x_0 - E_{x_0})^T] = P_0 \end{aligned} \quad \left| \quad \begin{aligned} \hat{x}_{0,0} &= E[x_0 | Y_0] \\ &= \hat{x}_0 + P_0 C_0^T (C_0 P_0 C_0^T + R_0)^{-1} \cdot (y_0 - C_0 \hat{x}_0) \\ \Sigma_{0,0} &= P_0 - P_0 C_0^T (C_0 P_0 C_0^T + R_0)^{-1} P_0 C_0^T \end{aligned} \right.$$

Filterstruktur:

$$\hat{x}_{k+1,k} = A_k \hat{x}_{k,k-1} + B_k u_k + \underbrace{A_k \Sigma_{k,k-1} C_k^T (C_k \Sigma_{k,k-1} C_k^T + R_k)^{-1}}_{\text{Kalman - Gain } K_k} \cdot \underbrace{(y_k - C_k \hat{x}_{k,k-1})}_{\text{Innovationssequenz } \tilde{y}_k}$$

$F(s)$	$f(t), t \geq 0$
1.	1
2.	$\frac{1}{s}$
3.	$\frac{n!}{s^{n+1}}$
4.	$\frac{1}{(s+a)}$
5.	$\frac{1}{(s+a)^n}$
6.	$\frac{a}{s(s+a)}$
7.	$\frac{1}{(s+a)(s+b)}$
8.	$\frac{s+\alpha}{(s+a)(s+b)}$
9.	$\frac{ab}{s(s+a)(s+b)}$
10.	$\frac{1}{(s+a)(s+b)(s+c)}$
11.	$\frac{s+\alpha}{(s+a)(s+b)(s+c)}$
12.	$\frac{ab(s+\alpha)}{s(s+a)(s+b)}$
13.	$\frac{\omega}{s^2+\omega^2}$
14.	$\frac{s}{s^2+\omega^2}$
15.	$\frac{s+\alpha}{s^2+\omega^2}$
16.	$\frac{\omega}{(s+a)^2+\omega^2}$
17.	$\frac{s+a}{(s+a)^2+\omega^2}$
$1/(1+sT) \approx \exp(-sT) \quad \delta(T)$	

$F(s)$	$f(t), t \geq 0$
18.	$\frac{s+\alpha}{(s+a)^2+\omega^2}$
19.	$\frac{\omega_n^2}{s^2+2\zeta\omega_n s+\omega_n^2}$
20.	$\frac{1}{s[(s+a)^2+\omega^2]}$
21.	$\frac{\omega_n^2}{s(s^2+2\zeta\omega_n s+\omega_n^2)}$
22.	$\frac{s+\alpha}{s[(s+a)^2+\omega^2]}$
23.	$\frac{1}{(s+c)[(s+a)^2+\omega^2]}$
24.	$\frac{s-\omega_n^2}{s^2+2\zeta\omega_n s+\omega_n^2}$
25.	$\frac{a}{s^2(s+a)}$
26.	$\frac{a^2}{s(s+a)^2}$

Differentiation und Integration der Funktion $y(t)$:

$$y^{(n)} = \frac{d^n y(t)}{dt^n} \quad \circ \longrightarrow \quad s^n Y(s) - \left[s^{n-1} y(0) + s^{n-2} y'(0) + \dots + y^{(n-1)}(0) \right]$$

Endwerttheorem (gilt nur, sofern der zeitliche Grenzwert existiert!):

$$\lim_{t \rightarrow \infty} y(t) = \lim_{s \rightarrow 0} s Y(s)$$

$$\int_0^t y(\tau) d\tau \quad \circ \longrightarrow \quad \frac{1}{s} Y(s)$$

$f(t)$	$\circ \longrightarrow F(s)$	$f(k)$	$\circ \longrightarrow F(z)$
$\delta(t)$	1	$\Delta(k)$	1
$1 \cdot \mathcal{U}$	$\frac{1}{s}$	1	$\frac{z}{z-1}$
t	$\frac{1}{s^2}$	kT	$\frac{Tz}{(z-1)^2}$
t^2	$\frac{2}{s^3}$	$k^2 T^2$	$\frac{T^2 z(z+1)}{(z-1)^3}$
e^{-at}	$\frac{1}{s+a}$	e^{-akT}	$\frac{z}{z-e^{-aT}}$
$t e^{-at}$	$\frac{1}{(s+a)^2}$	$kT e^{-akT}$	$\frac{Tz e^{-aT}}{(z-e^{-aT})^2}$
$e^{-at} - e^{-bt}$	$\frac{b-a}{(s+a)(s+b)}$	$e^{-akT} - e^{-bkT}$	$\frac{z(e^{-aT} - e^{-bT})}{(z-e^{-aT})(z-e^{-bT})}$
$\sin \omega t$	$\frac{\omega}{s^2+\omega^2}$	$\sin \omega kT$	$\frac{z \sin \omega T}{z^2 - 2z \cos \omega T + 1}$
$\cos \omega t$	$\frac{s}{s^2+\omega^2}$	$\cos \omega kT$	$\frac{z(z - \cos \omega T)}{z^2 - 2z \cos \omega T + 1}$
$e^{-at} \sin \omega t$	$\frac{\omega}{(s+a)^2+\omega^2}$	$e^{-akT} \sin \omega kT$	$\frac{z \cdot e^{-aT} \sin \omega T}{z^2 - 2z \cdot e^{-aT} \cos \omega T + e^{-2aT}}$
$e^{-at} \cos \omega t$	$\frac{s+a}{(s+a)^2+\omega^2}$	$e^{-akT} \cos \omega kT$	$\frac{z^2 - z \cdot e^{-aT} \cos \omega T}{z^2 - 2z \cdot e^{-aT} \cos \omega T + e^{-2aT}}$

Rechenregeln zur z-Transformation

Definition:

$$F(z) = \sum_{k=0}^{\infty} f(k) z^{-k}$$

Linearität:

$$a_1 f_1(k) + a_2 f_2(k) \quad \circ \longrightarrow \quad a_1 F_1(z) + a_2 F_2(z)$$

Faltungsgesetz:

$$\sum_{i=0}^k f_1(i) f_2(k-i) \quad \circ \longrightarrow \quad F_1(z) F_2(z)$$

Verschiebungssätze:

$$f(k-m) \quad \circ \longrightarrow \quad z^{-m} F(z)$$

$$f(k+m) \quad \circ \longrightarrow \quad z^m F(z) - \sum_{i=0}^{m-1} f(i) z^{m-i}$$

Summenregel:

$$g(k) = \sum_{i=0}^k f(i) \quad \circ \longrightarrow \quad G(z) = \frac{z}{z-1} F(z)$$

Multiplikation mit k:

$$k f(k) \quad \circ \longrightarrow \quad -z \frac{d}{dz} F(z)$$

$$k^2 f(k) \quad \circ \longrightarrow \quad + z^2 \frac{d^2}{dz^2} F(z) + z \frac{d}{dz} F(z)$$

Anfangswerttheorem:

$$\lim_{k \rightarrow 0} f(k) = \lim_{z \rightarrow \infty} F(z), \text{ wenn } \lim_{z \rightarrow \infty} F(z) \text{ existiert.}$$

Endwerttheorem:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(k) = \lim_{z \rightarrow 1} (z-1) F(z)$$

Wichtig: Der Grenzwert muß existieren.

Tablle 4 Fourier-Transformationen einfacher Zeitfunktionen

	$f(t)$	$F(j\omega)$
1.	$a \cdot \delta(t)$	a
2.	a	$2\pi a \delta(\omega)$
3.	$\text{sgn}(t)$	$\frac{2}{j\omega}$
4.	$\varepsilon(t)$	$\pi \delta(\omega) + \frac{1}{j\omega}$
5.	$a \cdot \text{rect}(t/T)$	$a \cdot T \cdot \text{si}(\omega T/2)$
6.	$a \cdot \text{tri}(t/T)$	$a \cdot T \cdot \text{si}^2(\omega T/2)$
7.	$\text{si}(\omega_0 t)$	$\frac{\pi}{\omega_0} \cdot \text{rect}(\omega/2\omega_0)$
8.	$\cos(\omega_0 t)$	$\pi[\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)]$
9.	$\sin(\omega_0 t)$	$\frac{\pi}{j}[\delta(\omega - \omega_0) - \delta(\omega + \omega_0)]$
10.	$e^{-a t }$	$\frac{2a}{\omega^2 + a^2}$
11.	$\varepsilon(t) \cdot e^{-at}$	$\frac{1}{j\omega + a}$
12.	$\varepsilon(t) \cdot e^{-at} \cdot \frac{t^{n-1}}{(n-1)!}$	$\frac{1}{(j\omega + a)^n}$
13.	$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - nT)$	$\omega_0 \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - n\omega_0), \quad \omega_0 = \frac{2\pi}{T}$
14.	$e^{j\omega_0 t}$	$2\pi \delta(\omega - \omega_0)$
15.	$\frac{d^n}{dt^n} \delta(t)$	$(j\omega)^n$
16.	$ t $	$-\frac{2}{\omega^2}$
17.	t^n	$2\pi j^n \frac{d^n}{d\omega^n} \delta(\omega)$
	$\text{si}^2(\omega_0 t)$ $\delta(t-T_0)$	$\pi/\omega_0 \cdot \text{tri}(\omega/2\omega_0)$ $\exp(-j\omega T_0)$

Modulationssatz (Frequenzverschiebung):

$$f(t) \cdot e^{j\omega_0 t} \quad \longleftrightarrow \quad F(j\omega - j\omega_0)$$

Konjugiert komplexe Zeitfunktion:

$$f^*(t) \quad \longleftrightarrow \quad F^*(-j\omega)$$

Differentiation:

$$\frac{d}{dt} f(t) \quad \longleftrightarrow \quad j\omega \cdot F(j\omega)$$

Integration:

$$\int_{-\infty}^t f(\tau) d\tau \quad \longleftrightarrow \quad \frac{F(j\omega)}{j\omega} + \pi \cdot F(j0) \delta(j\omega)$$

Faltung im Zeitbereich:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_1(\tau) f_2(t-\tau) d\tau = f_1(t) * f_2(t) \quad \longleftrightarrow \quad F_1(j\omega) \cdot F_2(j\omega)$$

Faltung im Frequenzbereich:

$$F_1(j\omega) * F_2(j\omega) \quad \longleftrightarrow \quad 2\pi \cdot f_1(t) \cdot f_2(t)$$

Fourier - Transformation

Tablle 5 Rechenregeln der Fourier-Transformation

Transformations-Paar:

$$F(j\omega) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) \exp(-j\omega t) dt$$

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(j\omega) \exp(j\omega t) d\omega$$

Existenz des Fourier-Integrals:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |f(t)| dt < \infty$$

Linearität:

$$k_1 f_1(t) + k_2 f_2(t) \quad \longleftrightarrow \quad k_1 F_1(j\omega) + k_2 F_2(j\omega)$$

Dualität:

$$f(t) \quad \longleftrightarrow \quad F(j\omega)$$

$$F(j\omega) \quad \longleftrightarrow \quad 2\pi f(-\omega)$$

Ähnlichkeitssatz (Zeitskalierung):

$$f(at) \quad \longleftrightarrow \quad \frac{1}{|a|} F\left(j\frac{\omega}{a}\right), \quad a \text{ reell und } a > 0$$

Frequenzskalierung:

$$F(jb\omega) \quad \longleftrightarrow \quad \frac{1}{|b|} f\left(\frac{t}{b}\right), \quad b \text{ reell und } b > 0$$

Normierung und Zeit-Bandbreite-Produkt:

$$f\left(\frac{t}{t_n}\right) \quad \longleftrightarrow \quad t_n \cdot F(j\omega t_n)$$

$$f(t\omega_n) \quad \longleftrightarrow \quad \frac{1}{\omega_n} \cdot F\left(j\frac{\omega}{\omega_n}\right)$$

$$t_n = \frac{1}{\omega_n}$$



Verschiebungssatz (Zeitverschiebung):

$$f(t - t_0) \quad \longleftrightarrow \quad F(j\omega) \exp(-j\omega t_0)$$

$$\text{tri}\left(\frac{\omega}{\omega_0}\right) = \left[\frac{1}{\sqrt{\omega_0}} \text{rect}\left(\frac{\omega}{\omega_0}\right) \right] * \left[\frac{1}{\sqrt{\omega_0}} \text{rect}\left(\frac{\omega}{\omega_0}\right) \right]$$

$$\text{tri}\left(\frac{t}{T}\right) = \left[\frac{1}{\sqrt{T}} \text{rect}\left(\frac{t}{T}\right) \right] * \left[\frac{1}{\sqrt{T}} \text{rect}\left(\frac{t}{T}\right) \right]$$

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT - T_1) \mapsto \frac{2\pi}{T} \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(\omega - n\frac{2\pi}{T}) \cdot e^{-j\omega T_1}$$

Primitive Polynome (primitiv -> irreduzible)

$V+1$

V^2+V+1

V^3+V+1
 V^3+V^2+1

V^4+V+1
 V^4+V^3+1

V^5+V^2+1
 V^5+V^3+1

$V^5+V^3+V^2+V+1$
 $V^5+V^4+V^2+V+1$
 $V^5+V^4+V^3+V+1$
 $V^5+V^4+V^3+V^2+1$

V^6+V+1
 V^6+V^5+1
 $V^6+V^5+V^2+V+1$
 $V^6+V^4+V^3+V+1$
 $V^6+V^5+V^4+V+1$
 $V^6+V^5+V^3+V^2+1$

V^7+V+1
 V^7+V^3+1
 V^7+V^4+1
 V^7+V^6+1
 $V^7+V^3+V^2+V+1$
 $V^7+V^5+V^2+V+1$
 $V^7+V^5+V^3+V+1$
 $V^7+V^6+V^3+V+1$
 $V^7+V^6+V^4+V+1$
 $V^7+V^6+V^4+V^2+1$
 $V^7+V^6+V^3+V^2+1$
 $V^7+V^4+V^3+V^2+1$
 $V^7+V^5+V^4+V^3+1$
 $V^7+V^6+V^5+V^4+1$
 $V^7+V^5+V^4+V^3+V^2+V+1$

V-transformation

$\{0,1,0,0, \dots\} \longrightarrow V$
 $\{1,0,0,0, \dots\} \longrightarrow 1$

Verschiebungssätze

$F_{-k} \triangleq V^k F$ -Rechtsverschiebung

$F_{+k} \triangleq V^{-k} - [f(0)V^k + f(1)V^{(k-1)} + \dots + f(k-1)V^1]$ -Linksverschiebung

$V^7+V^6+V^5+V^3+V^2+V+1$
 $V^7+V^6+V^5+V^4+V^2+V+1$
 $V^7+V^6+V^5+V^4+V^3+V^2+1$

$V^8+V^7+V^2+V+1$
 $V^8+V^5+V^3+V+1$
 $V^8+V^6+V^5+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V+1$
 $V^8+V^4+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^5+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^6+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^7+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^6+V^5+V^2+1$
 $V^8+V^6+V^5+V^3+1$
 $V^8+V^7+V^5+V^3+1$
 $V^8+V^6+V^5+V^4+1$
 $V^8+V^6+V^4+V^3+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^3+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^5+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^5+V^4+V^2+1$

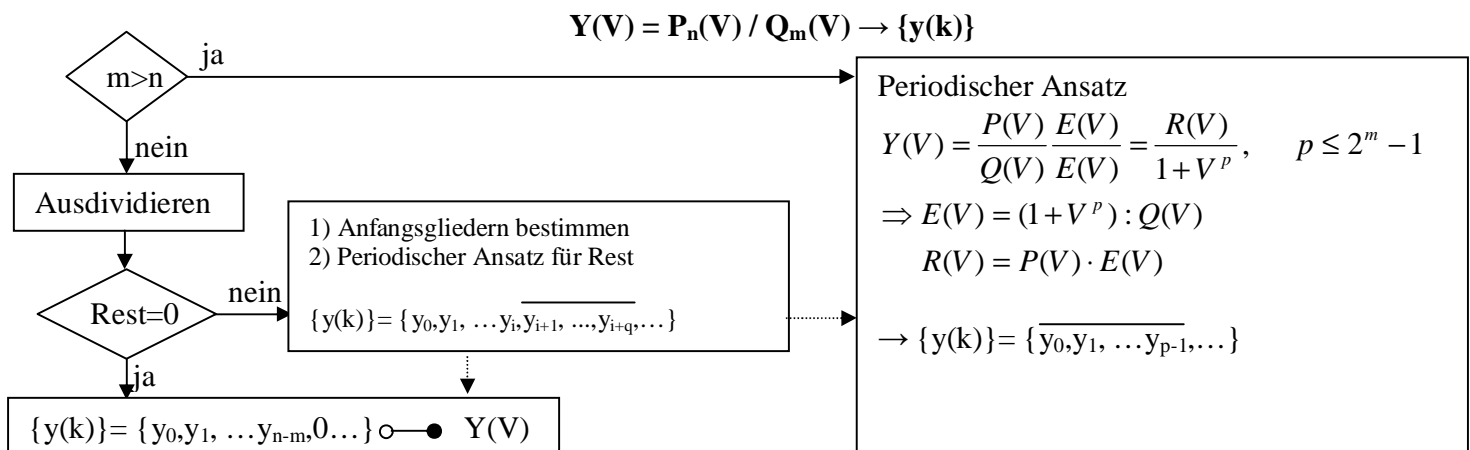
Irreduzible Polynome (aber NICHT primitiv)

$V^8+V^6+V^5+V^4+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^5+V^4+V+1$
 $V^8+V^7+V^5+V^4+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^4+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^3+V+1$
 $V^8+V^4+V^3+V+1$
 $V^8+V^5+V^4+V^3+V^2+V+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^5+V^4+V^3+1$
 $V^8+V^5+V^4+V^3+1$
 $V^8+V^7+V^3+V^4+1$
 $V^8+V^7+V^6+V^4+V^3+V^2+1$
 $V^8+V^7+V^3+V+1$
 $V^8+V^7+V^4+V^3+V^2+V+1$
 $V^8+V^6+V^5+V^4+V^3+V+1$

Rücktransformation

$$F = \frac{B}{A} = \frac{b_0 1 + b_1 V + b_2 V^2 + b_3 V^3 \dots + b_n V^n + \dots}{a_0 1 + a_1 V + a_2 V^2 + a_3 V^3 \dots + a_n V^n + \dots}$$

$$f_0 = \frac{b_0}{a_0}; \quad f_1 = \frac{b_1}{a_0} - f_0 \frac{a_1}{a_0}; \quad f_2 = \frac{b_2}{a_0} - f_1 \frac{a_1}{a_0} - f_0 \frac{a_2}{a_0};$$



Mathematik:

$e^{j \cdot \omega} = \cos(\omega) + j \cdot \sin(\omega)$

$-1 = e^{j \cdot (2 \cdot n + 1) \pi}, \text{ n} = 0, \pm 1, \pm 2, \dots$

$e^{a \cdot \ln(b)} = b^a$

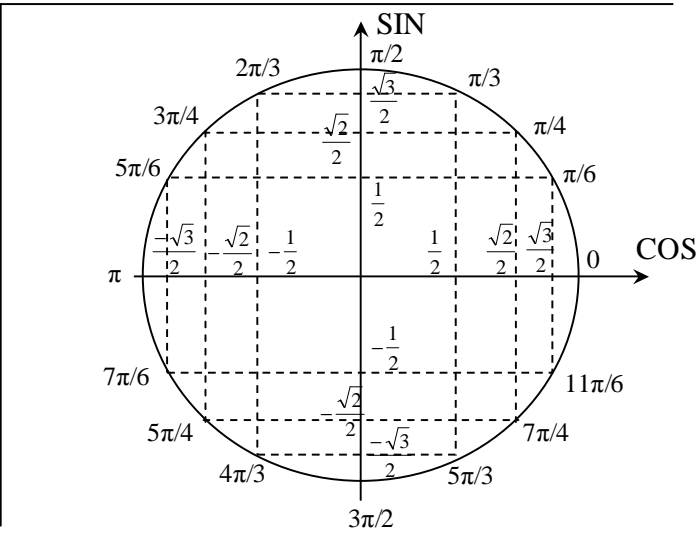
$\arctan(-x) = -\arctan(x)$

$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix}^T = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

$(z - (a - ja))(z - (a + ja)) = z^2 - 2a \cdot z + 2a^2$
 $(z - (-a - ja))(z - (-a + ja)) = z^2 + 2a \cdot z + 2a^2$

$(z - (\pm a - jb))(z - (\pm a + jb)) = z^2 \mp 2a \cdot z + (a^2 + b^2)$



Abtastung

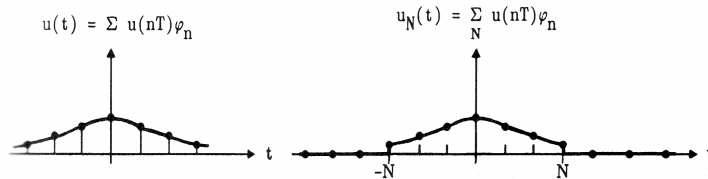
$$f_{\text{Nyquist}} = \frac{1}{T} = 2B$$

Rekonstruktion aus abtastwerten

$$u(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} u(nT) \frac{\sin(2\pi B(t - nT))}{2\pi B(t - nT)}$$

Approximation durch Abschneiden (Truncation)

$$e_N = \sqrt{T \sum_{|n|>N} |u(nT)|^2}$$



Digitale Simulation

Exakter digitaler Simulator wenn

- 1) das Eingangssignal bandbegrenzt ist und mit mindestens Nyquistfrequenz abgetastet wird ($B \leq 1/2T$)
- 2) das analoge System ebenfalls die Forderung nach Bandbegrenztheit erfüllt ($B \leq 1/2T$)
- 3) nachfolgende Interpolator ideal ist

Approximation durch einen digitalen Simulator

Approximationsfehler:

$h_a(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} H_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$	$e_a = h_a(nT) - h_B(nT) $	$e_a \leq \frac{1}{2\pi} \int_{\left \frac{\omega}{2\pi}\right > B} H_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$
$h_B(nT) = \frac{1}{2\pi} \int_{-2\pi B}^{2\pi B} H_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega$	$= \frac{1}{2\pi} \left \int_{\left \frac{\omega}{2\pi}\right > B} H_a(\omega) e^{j\omega nT} d\omega \right $	$\leq \frac{1}{2\pi} \int_{\left \frac{\omega}{2\pi}\right > B} H_a(\omega) d\omega$

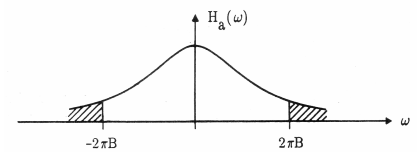


Fig. 12.17 Näherungsweise bandbegrenzt Signal

Zeitdiskretes Modell

$$\bar{g}(m) = L^{-1} \left\{ \frac{G(s)}{s} - \frac{G(s)}{s} e^{-sT} \right\} \bigg|_{t=mT}$$

<div> <div> Wahrscheinlichkeitsrechnung </div> <div> 18. Juni 2001 </div> </div> <div> <div> 1 Mengenlehre </div> <div> <p>Grundmenge \mathcal{S} leere Menge $\{\emptyset\}$ Teilmenge \subset Vereinigung: $A + B$ oder $A \cup B$ Schnittmenge: AB oder $A \cap B$</p> <div> <div> $A = A\overline{B} + AB$ $A + B = A\overline{B} + B$ </div> </div> </div> <div> <div> 2 Wahrscheinlichkeitsraum </div> <div> <p>\mathcal{S}: sicheres Ereignis, Teilmenge: Ereignisse $\{\emptyset\}$: unmögliches Ereignis $P(A)$: Wahrscheinlichkeit des Ereignisses \mathcal{A} Axiome:</p> <ol style="list-style-type: none"> $P(A) \geq 0$ $P(\mathcal{S}) = 1$ $AB = \{\emptyset\} \Rightarrow P(A + B) = P(A) + P(B)$ <p>Aus diesen Axiomen folgt alles weitere. $P\{\emptyset\} = 0$ $P(A) \leq 1$</p> <p>Falls \mathcal{S} aus N Ergebnissen besteht und die Wahrscheinlichkeiten P_i der Elementarereignisse gleich sind, folgt</p> $P_i = \frac{1}{N} \tag{1}$ </div> </div> </div>	<div> <div> Ereignis \mathcal{A} besteht aus r Elementen: $P(\mathcal{A}) = \frac{r}{N} \quad (\text{falls } P_i = \text{const.}) \tag{2}$ <p>Beispiel: Urne mit 4 roten und 6 schwarzen Kugeln, eine Kugel wird zufällig gezogen.</p> $P(\text{Kugel rot}) = \frac{4}{10} \tag{3}$ </div> <div> <div> 3 Bedingte Wahrscheinlichkeit </div> <div> <p>$P(\mathcal{A} \mathcal{M})$: auf \mathcal{M} bedingte Wahrscheinlichkeit des Ereignisses \mathcal{A} wird definiert als</p> $P(\mathcal{A} \mathcal{M}) = \frac{P(\mathcal{A}\mathcal{M})}{P(\mathcal{M})}, \quad P(\mathcal{M}) \neq 0 \tag{4}$ <p>Daraus folgen:</p> $\mathcal{M} \subset \mathcal{A} \Rightarrow P(\mathcal{A} \mathcal{M}) = 1 \tag{5}$ $\mathcal{A} \subset \mathcal{M} \Rightarrow P(\mathcal{A} \mathcal{M}) = \frac{P(\mathcal{A})}{P(\mathcal{M})} \geq P(\mathcal{A}) \tag{6}$ <p>Beispiel: Würfeln. Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, daß eine 2 geworfen wurde, wenn das Ergebnis des Wurfes eine gerade Zahl ist?</p> $\mathcal{A} = \{ '2' \}, \quad \mathcal{M} = \{ '2', '4', '6' \} \Rightarrow \mathcal{A}\mathcal{M} = \{ '2' \} \tag{7}$ $\Rightarrow P('2' \text{gerade}) = \frac{P('2')}{P(\text{gerade})} = \frac{1/6}{1/2} = \frac{1}{3} \tag{8}$ <p>Falls $\mathcal{A} = [\mathcal{A}_1, \dots, \mathcal{A}_n]$ eine Unterteilung von \mathcal{S} ist und \mathcal{B} ein beliebiges Ereignis, dann ist</p> $P(\mathcal{B}) = P(\mathcal{B} \mathcal{A}_1)P(\mathcal{A}_1) + \dots + P(\mathcal{B} \mathcal{A}_n)P(\mathcal{A}_n) \tag{9}$ <p>Bayes' Theorem:</p> $P(\mathcal{A}_i \mathcal{B}) = \frac{P(\mathcal{B} \mathcal{A}_i)P(\mathcal{A}_i)}{P(\mathcal{B} \mathcal{A}_1)P(\mathcal{A}_1) + \dots + P(\mathcal{B} \mathcal{A}_n)P(\mathcal{A}_n)} \tag{10}$ <p>Unabhängigkeit: Zwei Ereignisse \mathcal{A} und \mathcal{B} heißen unabhängig, falls</p> $P(\mathcal{A}\mathcal{B}) = P(\mathcal{A}) \cdot P(\mathcal{B}) \tag{11}$ </div> </div> </div>	<div> <div> 4 Zufallsvariablen </div> <div> <p>Zufallsvariable: Zahl, die jedem Ergebnis eines Experiments zugewiesen wird. Verteilungsfunktion einer Zufallsvariable \mathbf{x} ist die Funktion</p> $F_x(x) = P\{\mathbf{x} \leq x\} \tag{12}$ <p>Dabei bezeichnet der Index die Zufallsvariable. Eigenschaften der Verteilungsfunktion:</p> $F(+\infty) = 1 \quad F(-\infty) = 0 \tag{13}$ $x_1 < x_2 \Rightarrow F(x_1) \leq F(x_2) \tag{14}$ $P\{\mathbf{x} > x\} = 1 - F(x) \tag{15}$ $P\{x_1 < \mathbf{x} \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) \tag{16}$ <p>Verteilungsdichtefunktion:</p> $p(x) = \frac{dF(x)}{dx} \tag{17}$ <p>diskrete Verteilung:</p> $p(x) = \sum_i p_i \delta(x - x_i) \quad \text{mit } p_i = P\{\mathbf{x} = x_i\} \tag{18}$ <p>Eigenschaften der Verteilungsdichtefunktion:</p> $p(x) \geq 0 \tag{19}$ $F(x) = \int_{-\infty}^x p(\xi) d\xi \tag{20}$ $\int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1 \tag{21}$ $P\{x_1 < \mathbf{x} \leq x_2\} = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} p(x) dx \tag{22}$ <p>Normalverteilung:</p> $p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} \tag{23}$ <p>Gleichverteilung:</p> </div> </div>
<div> $p(x) = \begin{cases} \frac{1}{x_2 - x_1} & x_1 \leq x \leq x_2 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \tag{24}$ $F(x) = F(x \mathcal{A}_1)P(\mathcal{A}_1) + \dots + F(x \mathcal{A}_n)P(\mathcal{A}_n) \tag{25}$ $p(x) = p(x \mathcal{A}_1)P(\mathcal{A}_1) + \dots + p(x \mathcal{A}_n)P(\mathcal{A}_n) \tag{26}$ <div> <div> 5 Funktionen einer Zufallsvariable </div> <div> <p>Zufallsvariable $\mathbf{y} = g(\mathbf{x})$ Verteilungsfunktion: $F_y(y) = P\{g(\mathbf{x}) \leq y\}$ Dichte: $p_y(y) = ?$</p> <ol style="list-style-type: none"> Urbilder x_i bestimmen: $y = g(x_1) = \dots = g(x_n)$ Ableitung von g berechnen: $g'(x) = \frac{dy(x)}{dx}$ Gesuchte Dichte ergibt sich zu: $p_y(y) = \frac{p_x(x_1)}{ g'(x_1) } + \dots + \frac{p_x(x_n)}{ g'(x_n) }$ <p>Mittelwert und Varianz: Erwartungswert oder Mittelwert:</p> $E\{\mathbf{x}\} = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x) dx = m \tag{27}$ <p>Bedingter Mittelwert:</p> $E\{\mathbf{x} \mathcal{M}\} = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x \mathcal{M}) dx \tag{28}$ <p>Mittelwert einer Funktion von \mathbf{x}: Zufallsvariable $\mathbf{y} = g(\mathbf{x})$. Dann gilt:</p> $E\{g(\mathbf{x})\} = \int_{-\infty}^{\infty} g(x)p_x(x) dx \tag{29}$ <p>Varianz:</p> $\sigma^2 = E\{(\mathbf{x} - m)^2\} = E\{\mathbf{x}^2\} - E^2\{\mathbf{x}\} = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m)^2 p(x) dx \tag{30}$ <p>Gleichverteilung:</p> $\sigma^2 = \frac{(x_2 - x_1)^2}{12} \tag{31}$ </div> </div> </div>	<div> <div> 6 Zwei Zufallsvariablen </div> <div> $F(x, y) = P\{\mathbf{x} \leq x, \mathbf{y} \leq y\} \tag{32}$ $p(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y} \tag{33}$ $p_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} p(x, y) dy \tag{34}$ <p>Gemeinsame Normalverteilung: Die Zufallsvariablen \mathbf{x} und \mathbf{y} sind <i>gemeinsam normalverteilt</i>, falls für ihre gemeinsame Verteilungsdichte gilt:</p> $p(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-r^2}} \cdot \exp\left\{-\frac{1}{2(1-r^2)}\left[\frac{(x-m_1)^2}{\sigma_1^2} - 2r\frac{(x-m_1)(y-m_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-m_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\} \tag{35}$ <p>mit $r < 1$. m_1 und m_2 sind die Erwartungswerte von \mathbf{x} und \mathbf{y} und σ_1^2 und σ_2^2 ihre Varianzen. r ist der Korrelationskoeffizient. Zwei Zufallsvariablen \mathbf{x} und \mathbf{y} seien statistisch unabhängig. Dann gilt:</p> $F(x, y) = F_x(x) \cdot F_y(y) \tag{36}$ $p(x, y) = p_x(x) \cdot p_y(y) \tag{37}$ </div> <div> <div> 7 Momente und bedingte Verteilungen mehrerer Zufallsvariablen </div> <div> <p>Mittelwert einer Funktion von \mathbf{x} und \mathbf{y}: Zufallsvariable $\mathbf{z} = g(\mathbf{x}, \mathbf{y})$. Dann gilt:</p> $E\{g(\mathbf{x}, \mathbf{y})\} = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y)f(x, y) dx dy \tag{38}$ <p>Daraus folgt die Linearität des Erwartungswerts:</p> $E\left\{\sum_{k=1}^n a_k g_k(\mathbf{x}, \mathbf{y})\right\} = \sum_{k=1}^n a_k E\{g_k(\mathbf{x}, \mathbf{y})\} \tag{39}$ <p>Insbesondere gilt</p> $E\{\mathbf{x} + \mathbf{y}\} = E\{\mathbf{x}\} + E\{\mathbf{y}\} \tag{40}$ </div> </div> </div>	<div> <div> Aber Vorsicht! Im allgemeinen gilt </div> <div> $E\{\mathbf{x}\mathbf{y}\} \neq E\{\mathbf{x}\}E\{\mathbf{y}\} \tag{41}$ <p>Die Kovarianz C zweier Zufallsvariablen \mathbf{x} und \mathbf{y} ist definiert als</p> $C = E\{(\mathbf{x} - m_x)(\mathbf{y} - m_y)\} = E\{\mathbf{x}\mathbf{y}\} - E\{\mathbf{x}\}E\{\mathbf{y}\} \tag{42}$ <p>Der Korrelationskoeffizient r zweier Zufallsvariablen \mathbf{x} und \mathbf{y} ist definiert als</p> $r = \frac{C}{\sigma_x \sigma_y} \tag{43}$ <p>Es gilt</p> $C \leq \sigma_x \sigma_y \tag{44}$ <p>und damit</p> $r \leq 1 \tag{45}$ <p>Zwei Zufallsvariablen \mathbf{x} und \mathbf{y} heißen <i>unkorreliert</i>, wenn ihre Kovarianz 0 ist. Sie heißen <i>orthogonal</i>, wenn $E\{\mathbf{x}\mathbf{y}\} = 0$ gilt. Sind zwei Zufallsvariablen statistisch unabhängig, so sind sie unkorreliert. Varianz der Summe zweier Zufallsvariablen: Zufallsvariable $\mathbf{z} = \mathbf{x} + \mathbf{y}$. Dann gilt:</p> $\sigma_z^2 = \sigma_x^2 + 2r\sigma_x\sigma_y + \sigma_y^2 \tag{46}$ <p>Bedingte Verteilungsdichte:</p> $p_y(y \mathbf{x} = x) = p(y x) = \frac{p(x, y)}{p(x)} \tag{47}$ <p>Bayes' Theorem:</p> $p(x y) = \frac{p(y x) \cdot p(x)}{\int_{-\infty}^{\infty} p(y x) \cdot p(x) dx} \tag{48}$ <p>Bedingter Mittelwert von \mathbf{y} unter der Annahme $\mathbf{x} = x$:</p> $m_{y x} = E\{\mathbf{y} x\} = \int_{-\infty}^{\infty} yp(y x) dy \tag{49}$ <p>Bedingte Varianz von \mathbf{y} unter der Annahme $\mathbf{x} = x$:</p> $\sigma_{y x}^2 = E\{(\mathbf{y} - m_{y x})^2 x\} = \int_{-\infty}^{\infty} (y - m_{y x})^2 p(y x) dy \tag{50}$ </div> </div>

<div> $p(x \mid y) = \frac{p(y \mid x) \cdot p(x)}{p(y)}$ $\text{Var}\{x\} = E\{x^2\} - E^2\{x\}$ $\text{Var}\{Cx\} = C^2\text{Var}\{x\}$ <div> Gegeben: $p_x(x)$, $y = f(x,m)$, $p(m)$ </div> <div> <div> 1) $p(y m) = \frac{p_x(x = f^{-1}(y,m))}{ f'(x) }$ </div> <div> 2) $p(y,m) = p(y m) \cdot p(m)$ </div> <div> 3) $p_y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} p(y,m) dm$ </div> </div> </div>	<div> <div> $c = a + b$, a und b – statistisch unabhängig </div> <div> $\rightarrow p(c) = p(a) * p(b)$ $E(c) = E(a) + E(b)$ $Var(c) = Var(a) + Var(b)$ </div> </div>
--	--