

# Fahrzeugmechatronik I

## Signalverarbeitung



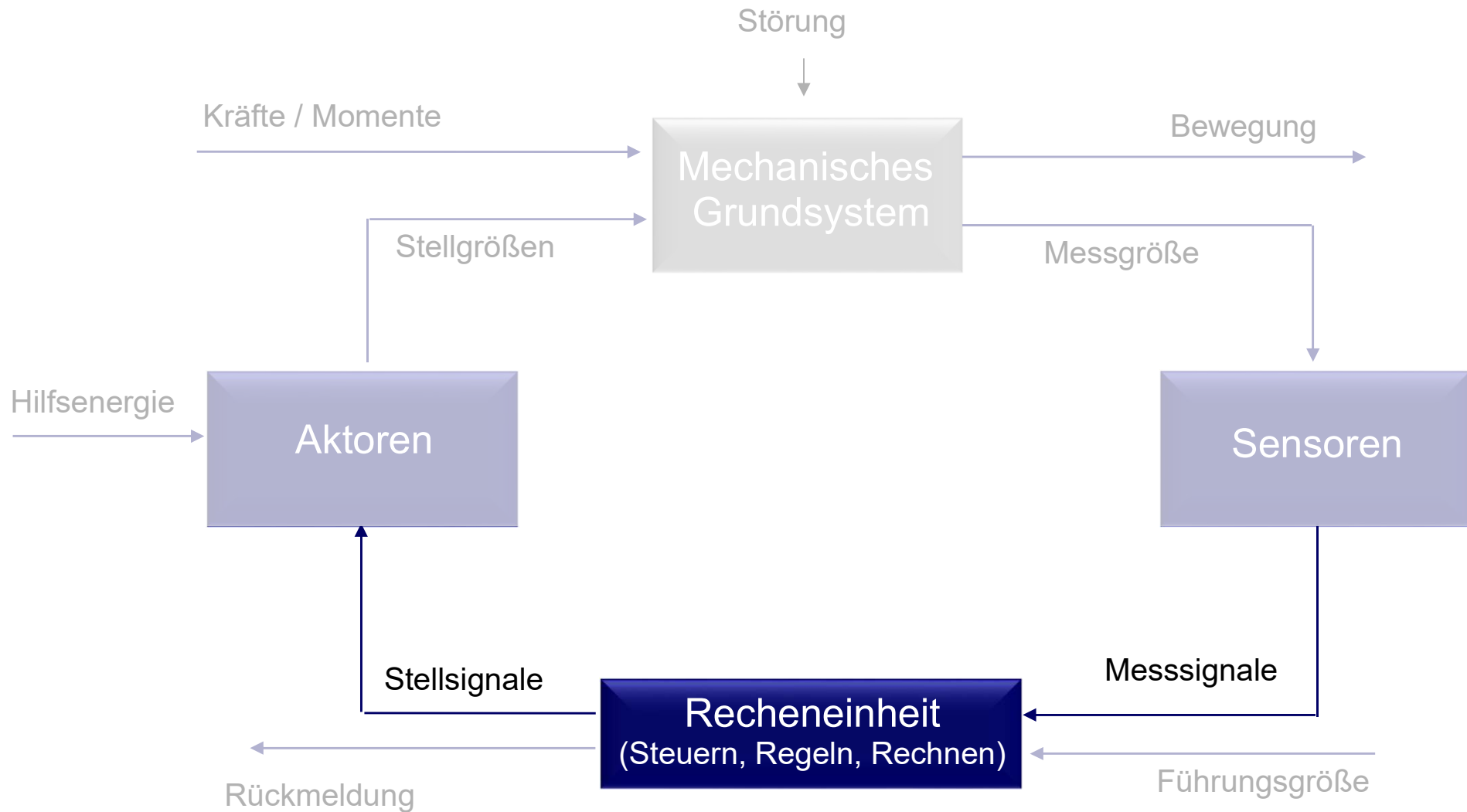
**Prof. Dr.-Ing. Steffen Müller**

**M.Sc. Osama Al-Saidi**

**Fachgebiet Kraftfahrzeuge • Technische Universität Berlin**

---

# Übersicht Mechatronisches System



# Übersicht

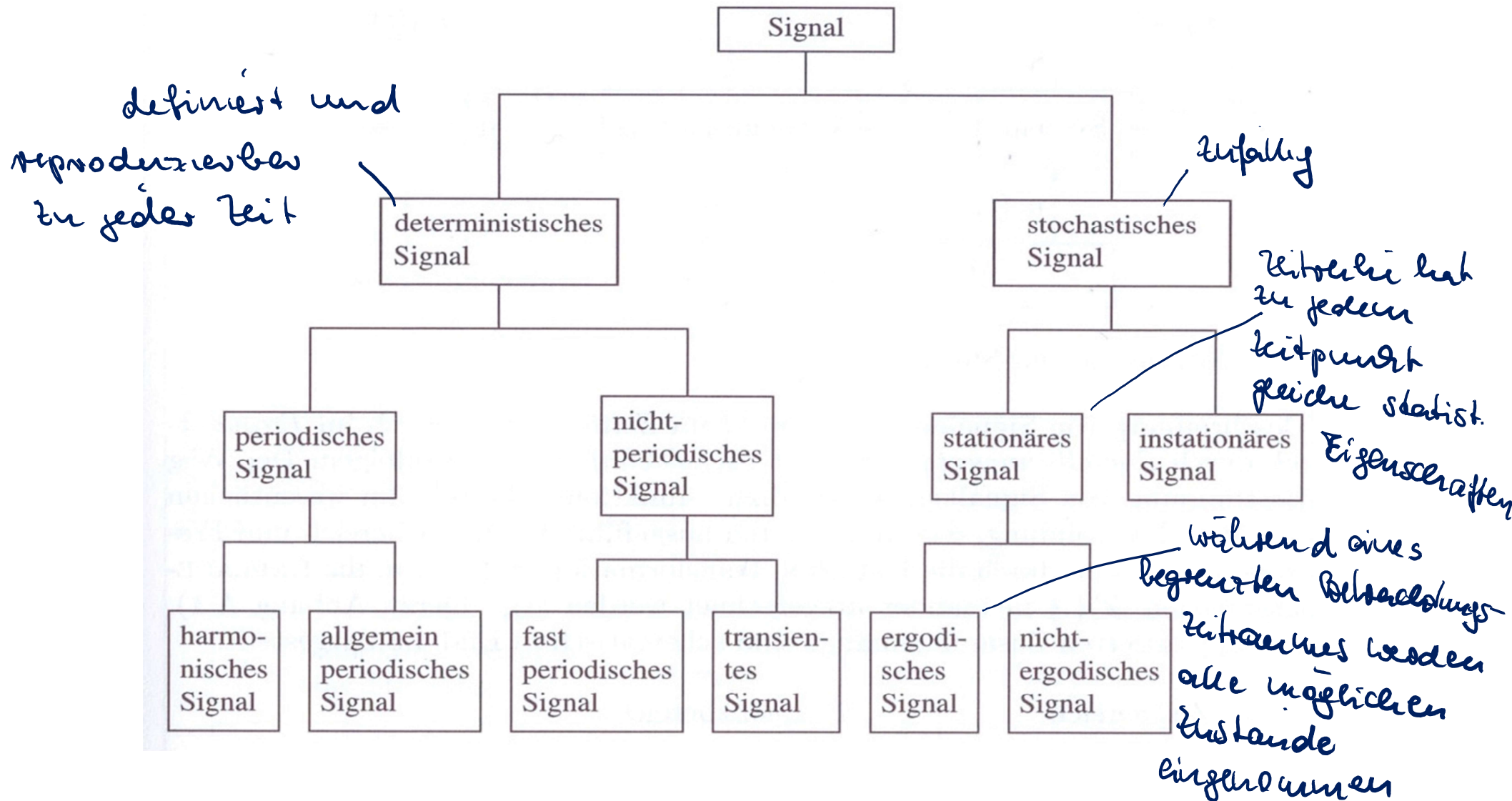
## Definition Signal und Signalverarbeitung

Der Begriff „Signal“ kennzeichnet eine zeitveränderliche, **informationstragende Messgröße**. Signale werden in unterschiedliche **Klassen** eingeteilt und können durch **Kennwerte oder Kennfunktionen** beschrieben werden.

Unter dem Begriff **Signalverarbeitung** sind alle Bearbeitungsschritte zusammengefasst, die das Ziel haben, **Informationen aus einem Signal zu extrahieren** oder **für die Übertragung vorzubereiten**.

# Übersicht

## Klassifizierung von Signalen



# Übersicht Inhalte

- Statistische Kenngrößen und –funktionen
- Kennfunktionen - Ausgleichsrechnung
- Numerisches Glätten
- Digitale Filterung

# Statistische Kennwerte und -funktionen

## Kennwerte

1. Schätzwert für den Erwartungswert -  
Arithmetischer bzw. ein Mittelwert  $\bar{x}$

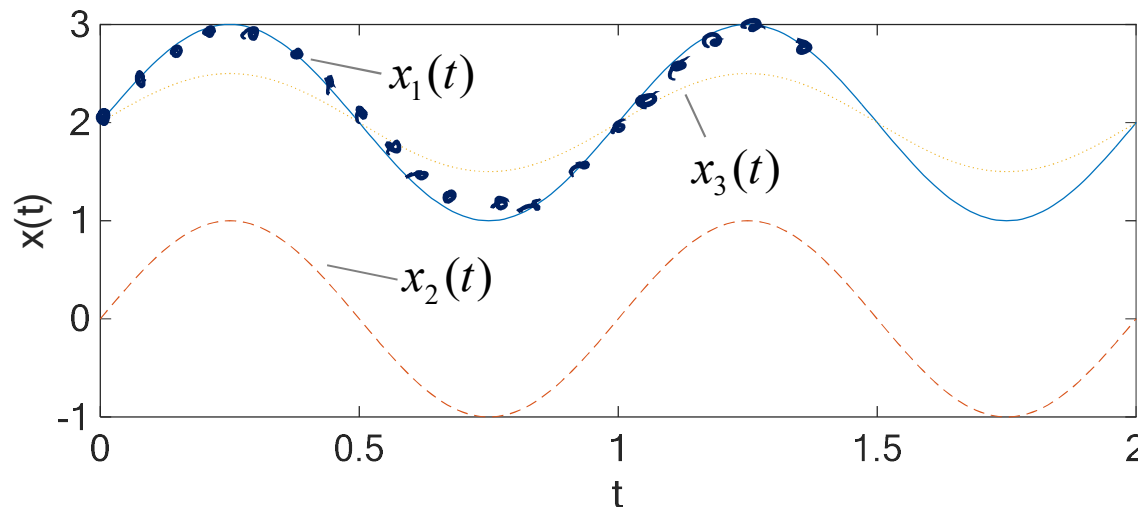
Diskret

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N x_n$$

Stetig

$$\bar{x} = \frac{1}{T} \int_0^T x(t) dt$$

Beispiel



Bsp

$$i=1,3 \quad \bar{x}_i = 2$$

$$i=2 \quad \bar{x}_i = 0$$

# Statistische Kennwerte und -funktionen

## Kennwerte

2. Maß für die Streuung - Varianz  $\sigma_x^2$

Discret

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (x_n - \bar{x})^2$$

Stetig

$$\sigma_x^2 = \frac{1}{T} \int_0^T (x(t) - \bar{x})^2 dt$$

Bsp:  $\sigma_{x_i}^2 = \frac{1}{T} \int_0^T \sin^2\left(\frac{2\pi}{T}t\right) dt$

für  $i=1,2$

$$= \frac{1}{T} \frac{1}{2} \left[ t - \frac{T}{2\pi} \sin \frac{2\pi}{T}t \cos \frac{2\pi}{T}t \right]_0^T = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{für } i=1,2 \\ \frac{1}{8} & \text{für } i=3 \end{cases}$$

3. Standardabweichung  $\sigma_x$

$$\sigma_x = \sqrt{\sigma_x^2}$$

# Statistische Kennwerte und -funktionen

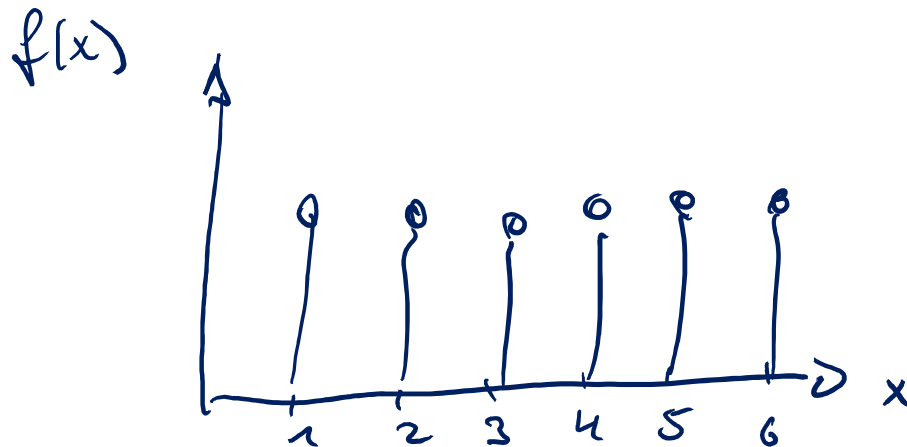
## Kennfunktionen

4. Häufigkeits- bzw. Wahrscheinlichkeitsfunktion/-verteilung-

Dichtefunktion  $f(x)$

$f(x)$  beschreibt die Wahrscheinlichkeit, dass die Zufallsvariable  $X$  den Wert  $x$  annimmt.

Bsp: Bei einem Würfel gilt  $f(x) = \frac{1}{6}$



Dabei gilt immer

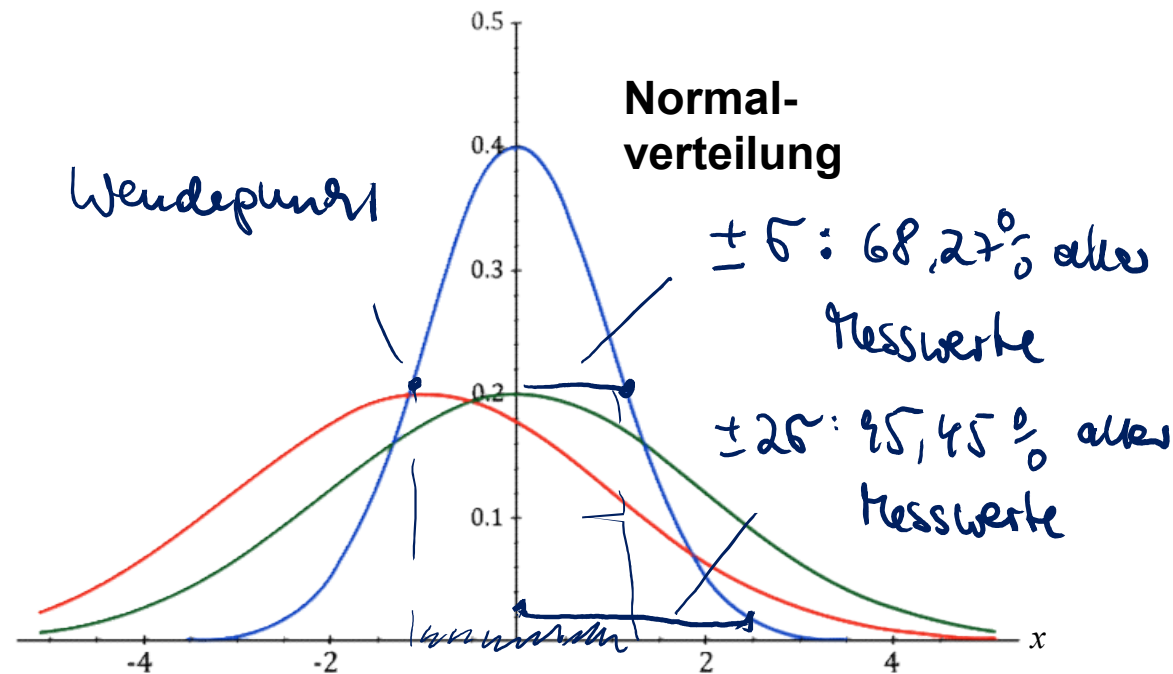
$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$



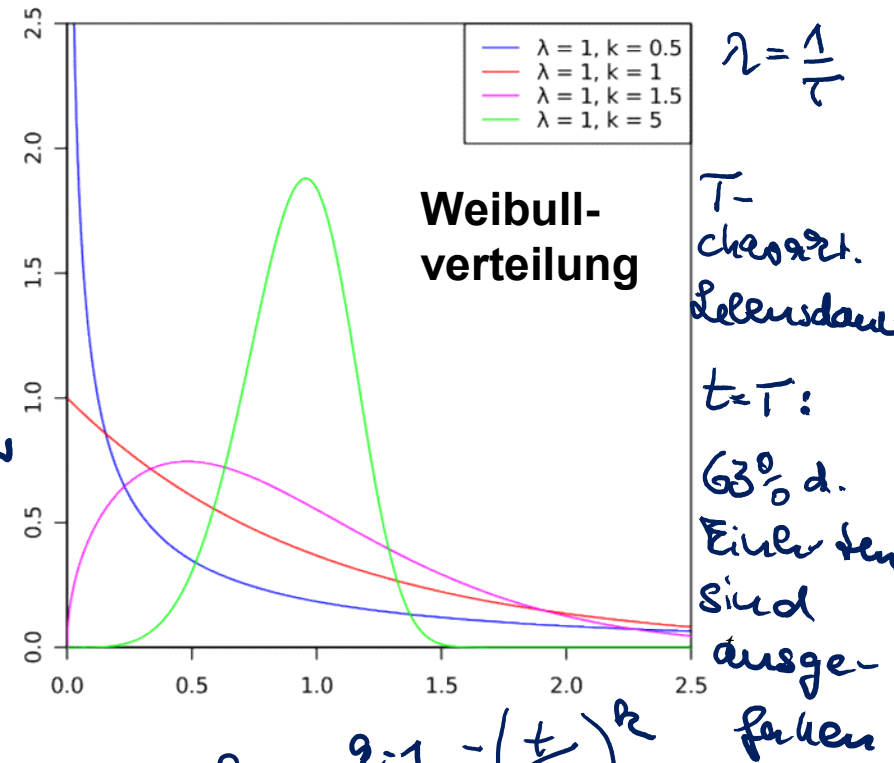
# Statistische Kennwerte und -funktionen

## Kennfunktionen

### Beispiele für Dichtefunktionen



$$f(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{x-\bar{x}}{\sigma} \right)^2}$$



$$f(t) = \frac{\alpha}{T^\alpha} t^{\alpha-1} e^{-\left(\frac{t}{T}\right)^\alpha}$$

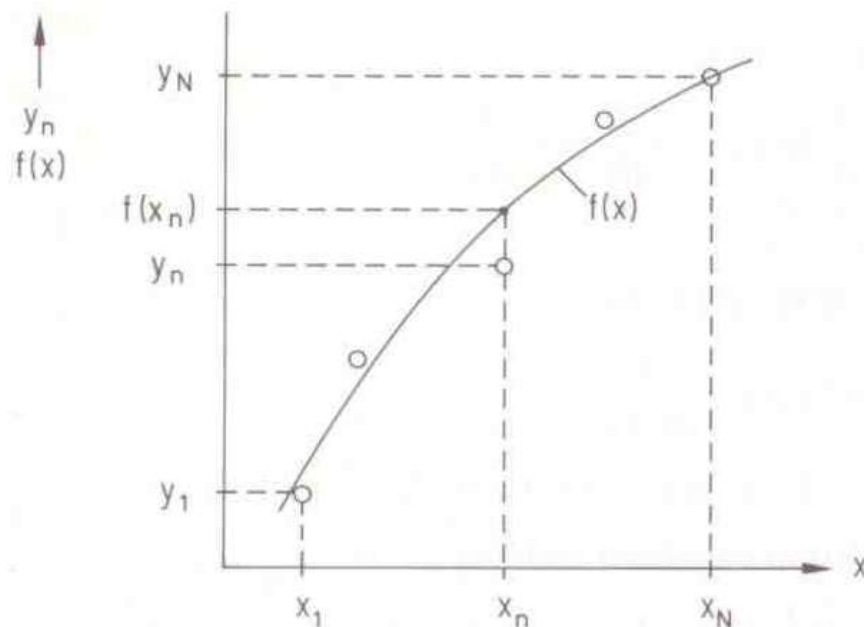
# Übersicht Inhalte

- Statistische Kenngrößen und –funktionen
- **Kennfunktionen - Ausgleichsrechnung**
- Numerisches Glätten
- Digitale Filterung

# Ausgleichsrechnung

## Einführung

Gegeben seien Wertepaare  $(x_n, y_n)$ , wobei der Zählparameter  $n$  von 1 bis  $N$  läuft. **Durch die insgesamt  $N$  Wertepaare** ist eine **Kennfunktion**  $f(x)$  zu legen, so dass der Zusammenhang zwischen  $x_n$  und  $y_n$  **analytisch** angegeben werden kann.



# Ausgleichsrechnung

## Einführung

Ermittlung der Ausgleichskurve  $f(x)$  aus:

(1)  $L_1$ -Approximation

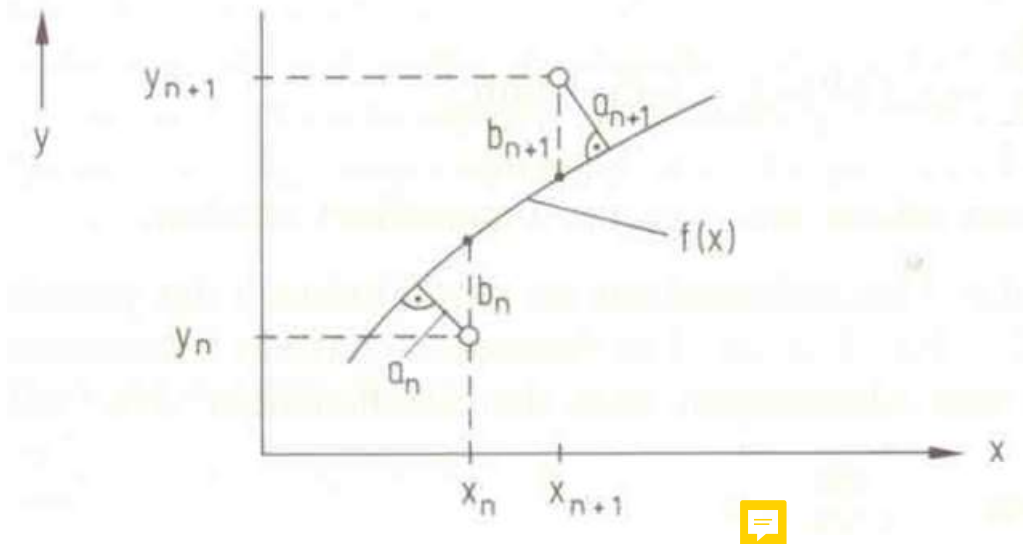
$$\sum_{n=1}^N |f(x_n) - y_n| \stackrel{!}{=} \min$$

(2)  $L_2$ -Approximation, Methode der kleinsten Fehlerquadrate

$$\sum_{n=1}^N (f(x_n) - y_n)^2 \stackrel{!}{=} \min$$

(3)  $L_\infty$  Approximation

$$\max |f(x_n) - y_n| \stackrel{!}{=} \min$$



# Ausgleichsrechnung

## Ausgleichspolynom

Ausgangspunkt sei ein Ausgleichspolynom 3. Grades

$$f(x) = a + bx + cx^2 + dx^3$$

Für die Residuen  $r_n$  gilt

$$r_n = f(x_n) - y_n$$

Dann ergibt die Methode der kleinsten Fehlerquadrate

$$S = \sum_{n=1}^N w_n(x_n) (f(x_n) - y_n)^2 \stackrel{!}{=} \min$$

Wahl: 1

# Ausgleichsrechnung

## Ausgleichspolynom

$S(a, b, c, d)$  hat ein Extremum für

$$\frac{\partial S}{\partial a} = 0 = \sum_{n=1}^N 2 (a + bx_n + cx_n^2 + dx_n^3 - y_n) \cdot 1$$

$$\frac{\partial S}{\partial b} = 0 = \sum_{n=1}^N 2 ( \quad -a - \quad ) x_n$$

$$\frac{\partial S}{\partial c} = 0 = \sum_{n=1}^N 2 ( \quad -a - \quad ) x_n^2$$

$$\frac{\partial S}{\partial d} = 0 = \sum_{n=1}^N 2 ( \quad -a - \quad ) x_n^3$$

Es lässt sich zeigen, dass hier Extremum immer Minimum (s. Schrüfer, S. 75)

# Ausgleichsrechnung

## Ausgleichspolynom

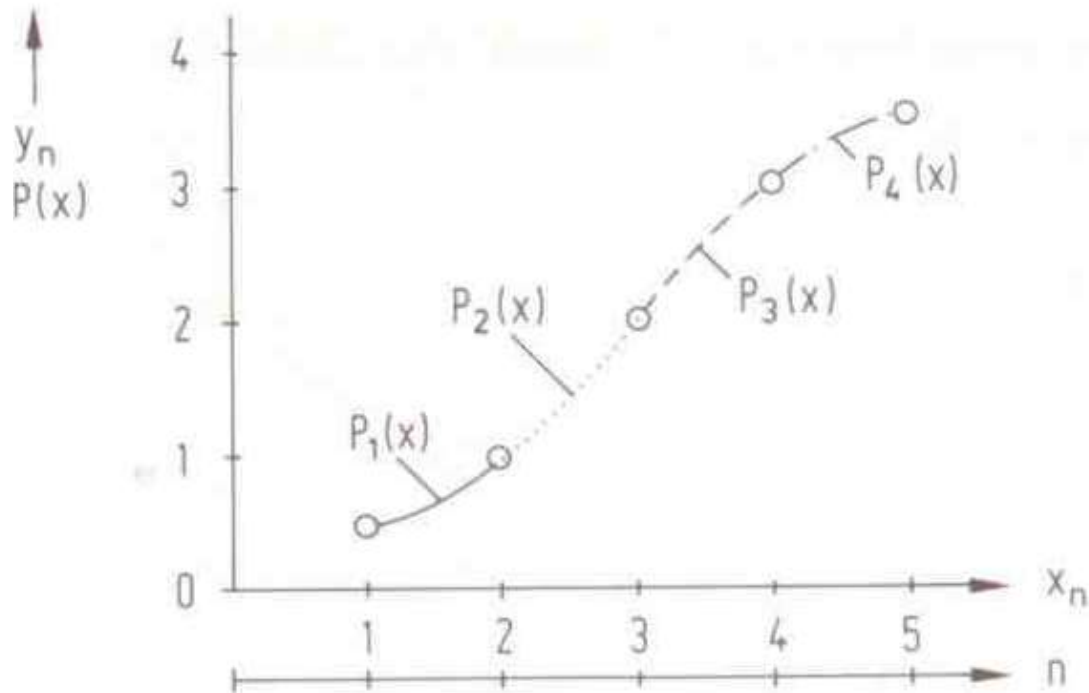
a, b, c und d folgen dann aus

$$\begin{bmatrix} N & \sum x_n & \sum x_n^2 & \sum x_n^3 \\ \sum x_n & \sum x_n^2 & \sum x_n^3 & \sum x_n^4 \\ \sum x_n^2 & \sum x_n^3 & \sum x_n^4 & \sum x_n^5 \\ \sum x_n^3 & \sum x_n^4 & \sum x_n^5 & \sum x_n^6 \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} \sum y_n \\ \sum x_n y_n \\ \sum x_n^2 y_n \\ \sum x_n^3 y_n \end{Bmatrix}$$

Falls Ausgleich durch Polynome 3. Ordnung unzureichend:

Ausgleichspolynome höherer Ordnung neigen zu Welligkeiten und großen Abweichungen zwischen den Stützstellen -> **Ausgleich durch Splines**

# Ausgleichsrechnung Splines





# Ausgleichsrechnung Splines

# Ausgleichsrechnung

## Splines

$a_n$ ,  $b_n$ ,  $c_n$  und  $d_n$  lassen sich durch die gegebenen Stützwerte und die noch unbekannten 2. Ableitungen ausdrücken



$$a_n = y_n$$

$$b_n = \frac{1}{h_n}(y_{n+1} - y_n) - \frac{1}{6}h_n(y''_{n+1} + 2y''_n)$$

$$c_n = \frac{1}{2}y''_n$$

$$d_n = \frac{1}{6h_n}(y''_{n+1} - y''_n)$$

# Ausgleichsrechnung Splines

Forderung:

$$P'_{n-1}(x_n) = P'_n(x_n)$$

Einsetzen liefert

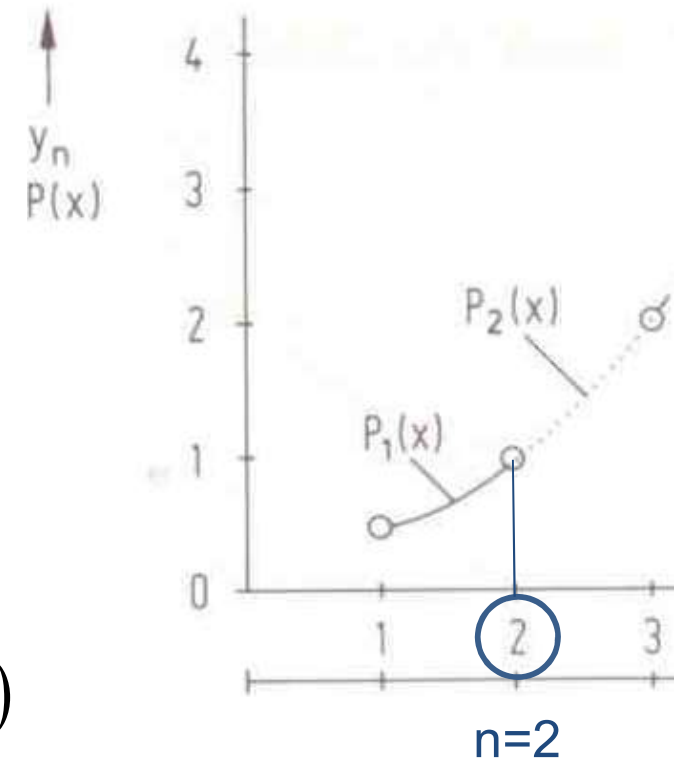
$$P'_n(x_{n+1}) = \frac{1}{h_n}(y_{n+1} - y_n) + \frac{1}{6}h_n(2y''_{n+1} + y''_n)$$

und somit

$$P'_{n-1}(x_n) = \frac{1}{h_{n-1}}(y_n - y_{n-1}) + \frac{1}{6}h_{n-1}(2y''_n + y''_{n-1})$$

Außerdem

$$P'_n(x_n) = b_n = \frac{1}{h_n}(y_{n+1} - y_n) - \frac{1}{6}h_n(y''_{n+1} + 2y''_n)$$



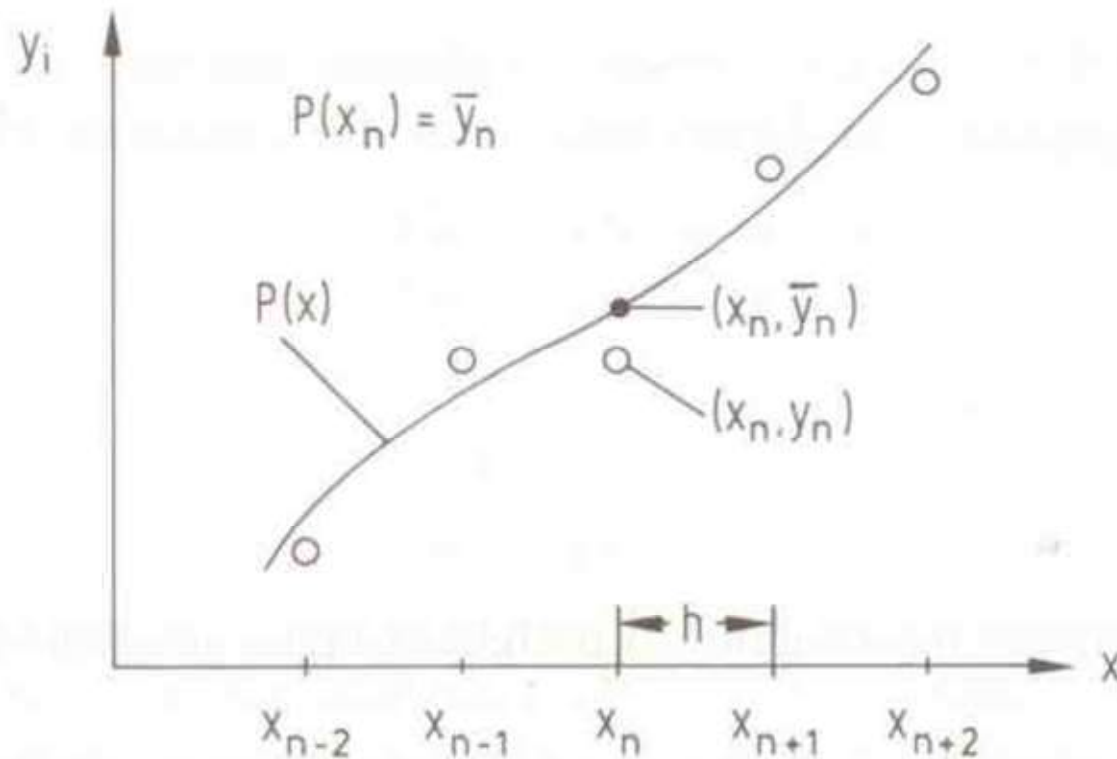
# Übersicht Inhalte

- Statistische Kenngrößen und –funktionen
- Kennfunktionen - Ausgleichsrechnung
- **Numerisches Glätten**
- Digitale Filterung

# Numerisches Glätten

## Ausgleichspolynom

Sollen **verstreute Messwerte**  $y_n$  weiterverarbeitet werden ist es sinnvoll, diese **vor einer Weiterverarbeitung zu glätten**, d.h. auszumitteln.



# Numerisches Glätten

## Ausgleichspolynom

Im Sinne der Methode der kleinsten Fehlerquadrate 

$$S_n = \sum_k (P(x_{n+k}) - y_{n+k})^2$$

und mit

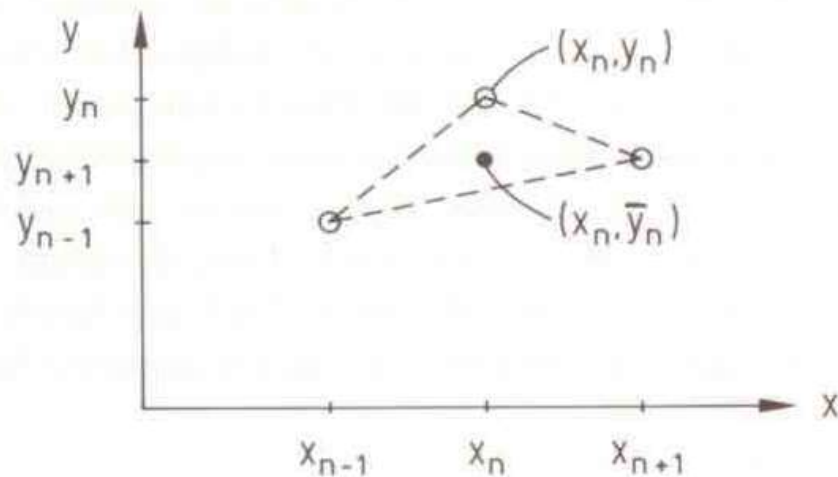
$$\frac{\partial S_n}{\partial a} = 0, \dots \quad \text{und} \quad x_k = x_{n+k} - x_n$$

folgt

$$\begin{bmatrix} \sum_k 1 & \sum_k x_k & \sum_k x_k^2 & \sum_k x_k^3 \\ \sum_k x_k & \sum_k x_k^2 & \sum_k x_k^3 & \sum_k x_k^4 \\ \sum_k x_k^2 & \sum_k x_k^3 & \sum_k x_k^4 & \sum_k x_k^5 \\ \sum_k x_k^3 & \sum_k x_k^4 & \sum_k x_k^5 & \sum_k x_k^6 \end{bmatrix} \begin{Bmatrix} a \\ b \\ c \\ d \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} \sum_k y_{n+k} \\ \sum_k x_k y_{n+k} \\ \sum_k x_k^2 y_{n+k} \\ \sum_k x_k^3 y_{n+k} \end{Bmatrix}$$

# Numerisches Glätten

## Ausgleichspolynom



# Übersicht Inhalte

- Statistische Kenngrößen und –funktionen
- Kennfunktionen - Ausgleichsrechnung
- Numerisches Glätten
- **Digitale Filterung**



# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter

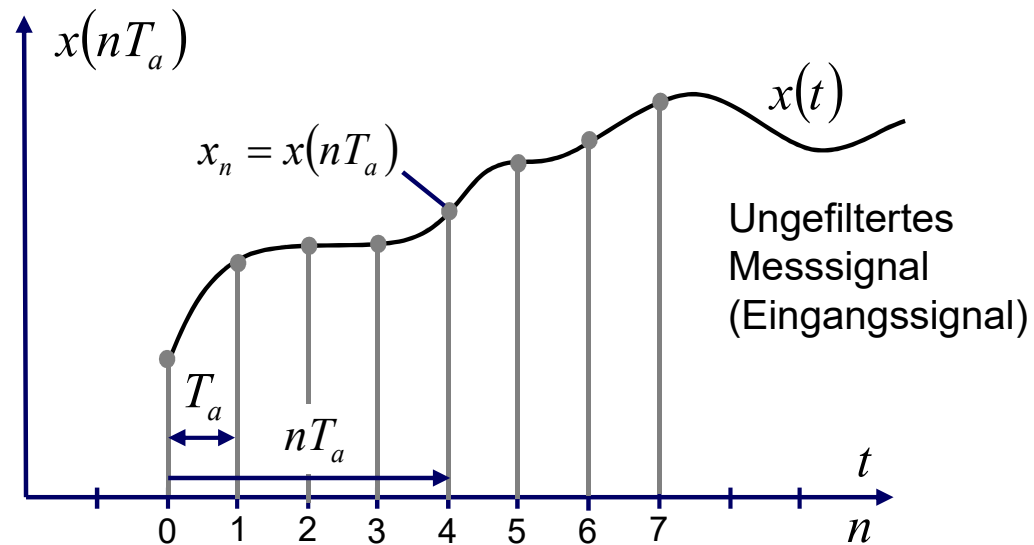
Bei nichtrekursiven Filtern **hängt** das **Ausgangssignal** des Filters **nur von den Eingangssignalen ab**, nicht von den zurückliegenden Werten des Ausgangssignals (rekursive Filter).

Wegen dieser fehlenden Rückkopplung kann das nichtrekursive Filter nicht schwingen, es ist **immer stabil** und hat hierdurch eine **endliche Impulsantwort**.

Es wird daher auch als **Finite Impulse Response (FIR)** Filter bezeichnet.

# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter



# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter

# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter

# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter

### Wiederholung: Fourier-Reihenentwicklung im Zeitbereich

$$f(t) \approx \sum_{k=-K}^K c_k e^{jk\omega_0 t}$$

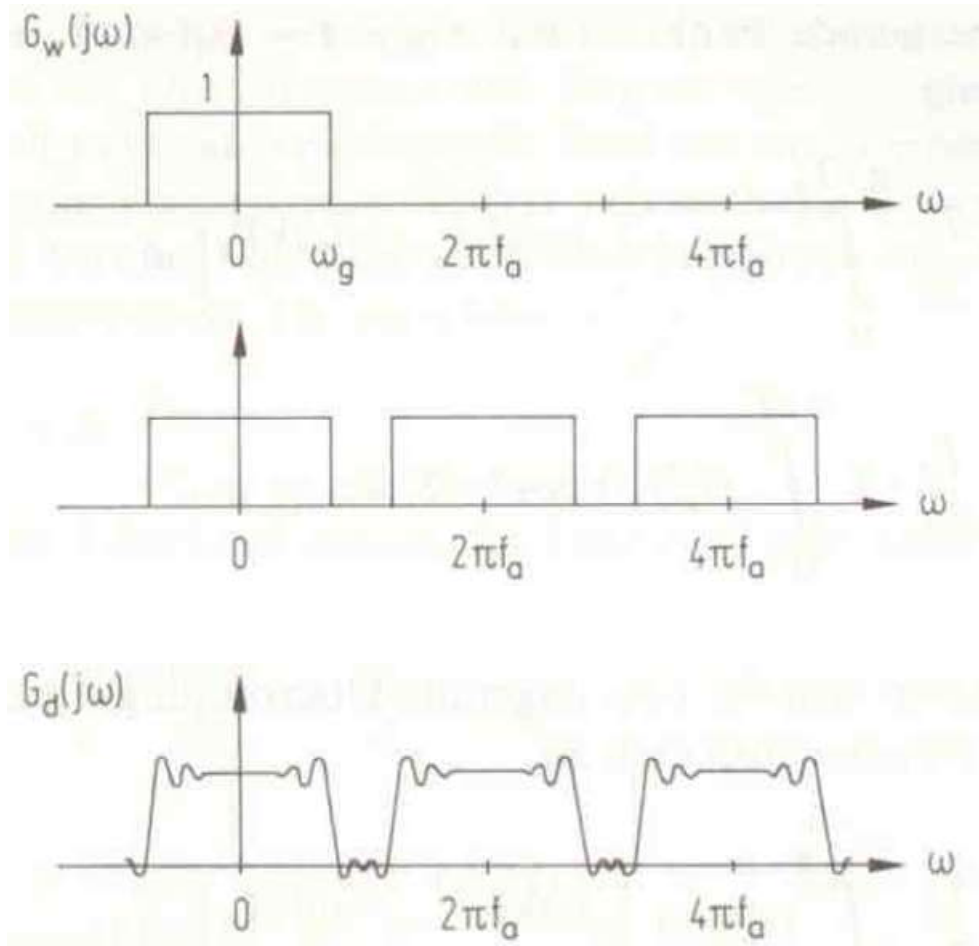
$$c_k = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} f(t) e^{-jk\omega_0 t} dt$$

$$G_d(j\omega) = \sum_{k=-N}^N a_k e^{-jkT_a\omega}$$

# Digitales Filter

## Nichtrekursive Filter

**Beispiel:** Tiefpassfilter mit Eckfrequenz  $\omega_g$



# **Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!**