

# SST1 Übungsstunde 7

Matteo Dietz

November 2024

# Themenüberblick

- **Spezielle Eingangssignale von LTI-Systemen:**

Repetition: Fourierreihen

Plancherel und Parseval für periodische Signale

- **Anwendungen der FT auf LTI-Systeme:**

Ideale Tiefpassfilter

Bandbegrenzte Signale

# Aufgaben für diese Woche

**67, 68**, 69, **70**, 71, **72**, 73, 74, 75, **76, 77**

69-74 waren schon letzte Woche dabei.

Die **fettgedruckten** Übungen empfehle ich, weil sie wesentlich zu eurem Verständnis der Theorie beitragen und/oder sehr prüfungsrelevant sind.

# Repetition: Fourierreihen

$$x(t) = x(t+T) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{\frac{2\pi i k t}{T}}, \quad \text{wobei} \quad c_k = \frac{1}{T} \int_0^T x(t) e^{-\frac{2\pi i k t}{T}} dt$$

$x(t)$  wird gemäss Nr. 21 fouriertransformiert zu:

$$(\mathcal{F}x)(f) = \hat{x}(f) = \mathcal{F} \left\{ \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{\frac{2\pi i k t}{T}} \right\} = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k \delta \left( f - \frac{k}{T} \right)$$

# Fourierreihen: Eigenschaften

- (i) Fourierreihen existieren nur für periodische Signale.
- (ii) Periodische Signale haben immer ein "diskretes" Frequenzspektrum.
- (iii)  $c_k$  sind die komplexen Koeffizienten und beschreiben das Signal im Frequenzbereich.

# Periodische Signale an LTI-Systemen

- Eingangssignal:  $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{\frac{2\pi i k t}{T}}$
- Dank Linearität, Stetigkeit und weil  $(H e^{2\pi i f_0 \cdot})(t) = \hat{h}(f_0) e^{2\pi i f_0 t}$

$$\Rightarrow y(t) = (Hx)(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \underbrace{c_k \hat{h}\left(\frac{k}{T}\right)}_{d_k} e^{\frac{2\pi i k t}{T}}$$

- Das Ausgangssignal auf ein  $T$ -periodisches Eingangssignal ist auch  $T$ -periodisch.

# Poissonsche Summenformel

$$\sum_{k=-\infty}^{\infty} h(t - kT) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} \hat{h}\left(\frac{k}{T}\right) e^{\frac{2\pi i k t}{T}}$$

- **Beispiel:**

# Plancherel und Parseval für $T$ –periodische Signale

Es seien  $x, y \in L^2([0, T])$   $T$ –periodisch. Dann gilt:

## **Plancherelsche Identität für periodische Signale**

$$\frac{1}{T} \int_0^T x(t) y^*(t) dt = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k^x (c_k^y)^*$$

## **Parsevalsche Beziehung für periodische Signale**

$$\|x\|_{L^2([0, T])}^2 = \frac{1}{T} \int_0^T |x(t)|^2 dt = \sum_{k=-\infty}^{\infty} |c_k|^2$$



# Parseval: Bemerkungen

- Wir betrachten hier den Fall  $T = 1$ .
- Die Parsevalsche Beziehung sagt zwei Dinge aus:
  - 1 Die  $L^2$ -Norm der Funktion (“Energie”) kann statt aus einem Integral aus einer Summe (der Fourier-Koeffizienten im Betragsquadrat) berechnet werden.
  - 2 Die Fourierkoeffizienten klingen für  $L^2([0, 1])$  schneller als  $\frac{1}{n}$  ab.

# Parseval: Bemerkungen

- Wir leiten  $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{2\pi i k t}$  nach  $t$  ab:

$$\frac{dx(t)}{dt} = \sum_{k=-\infty}^{\infty} 2\pi i k \underbrace{\cdot c_k \cdot}_{\hat{x}(k)} e^{2\pi i k t}$$

$\implies$  für die Fourier-Koeffizienten der Ableitung von  $x(t)$  gilt:  
 $\hat{x}'(k) = 2\pi i k \hat{x}(k)$  und somit:

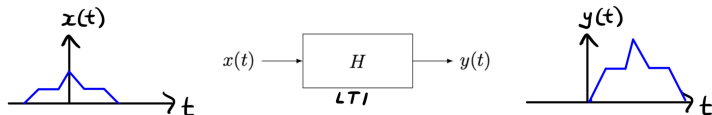
$$\widehat{x^{(n)}}(k) = (2\pi i k)^n \underbrace{\hat{x}(k)}_{c_k} \quad \text{und} \quad \|x^{(n)}\|_{L^2}^2 = (2\pi)^{2n} \sum_{k=-\infty}^{\infty} k^{2n} \underbrace{|\hat{x}(k)|^2}_{c_k},$$

# Parseval: Bemerkungen

- Direkte Verbindung zwischen Glattheit eines Signals und dem Abfall seiner Fourier-Koeffizienten:
- Je glatter das Signal, desto schneller ist der Abfall seiner Fourier-Koeffizienten, also desto schneller ist die Konvergenz der Fourierreihe.
- **Anwendung:** Sehr gute numerische Approximation von glatten Funktionen mittels kurzen Fourier-Summen. Unglatte Funktionen brauchen längere Fourier-Summen.

- **Prüfungsaufgabe: Frühjahr 2024, Aufgabe 1.a) iii, iv und 1.d)i, ii**

# Anwendung der FT auf LTI-Systeme



**Def:** Ein **verzerrungsfreies** System hat folgende Eigenschaften:

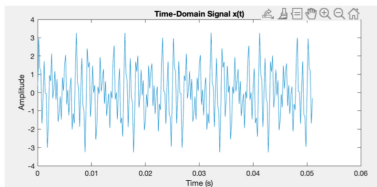
- 1 Input und Output haben die gleiche Form, d.h.

$$y(t) = kx(t - t_0) \quad \text{2.} \quad \bullet \quad \hat{y}(f) = \underbrace{ke^{-2\pi ift_0}}_{=\hat{h}(f)} \hat{x}(f)$$

- 2  $\hat{h}(f) = |\hat{h}(f)|e^{i\varphi(f)} = ke^{i(-2\pi ft_0)} \quad \bullet \text{---} \circ \quad h(t) = k\delta(t - t_0)$

- 3 Das System ist linear, stabil, kausal und zeitinvariant

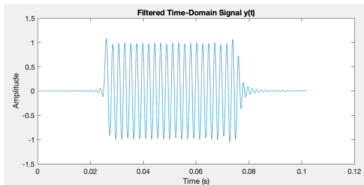
# Tiefpassfilter: Beispiel



$$(x * h)(t) \quad \text{---} \quad \hat{x}(f) \cdot \hat{h}(f)$$

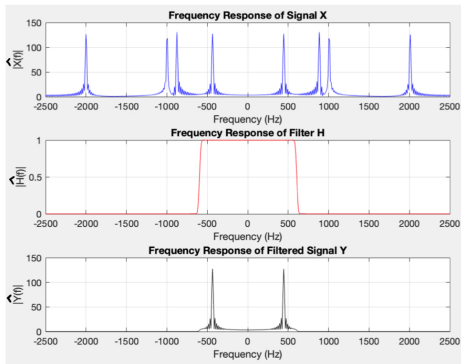
$$x(t) \longrightarrow \boxed{H} \longrightarrow y(t)$$

(Hamming Window based)  
(Lowpass Filter)

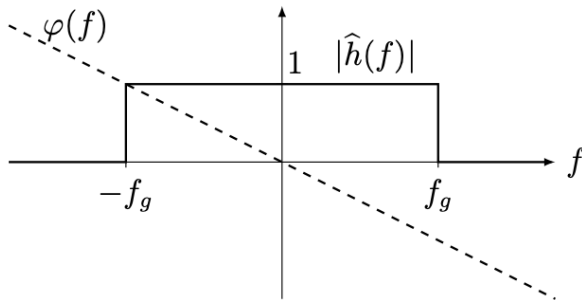


$$x(t) = \sum_{f \in F} \sin(2\pi t f / F_s)$$

$$F = \{440, 880, 1000, 2000\}$$



# Idealisierte Tiefpassfilter



$$\hat{h}(f) = |\hat{h}(f)|e^{i\varphi(f)}, \quad \text{wobei} \quad |\hat{h}(f)| = \begin{cases} 1, & |f| \leq f_g \\ 0, & \text{sonst} \end{cases} \quad \varphi(f) = -2\pi f t_0$$

# Idealisierte Tiefpassfilter

- $e^{i\varphi(f)}$  entspricht einer Zeitverzögerung von  $t_0$ .
- Wir schreiben 
$$h(t) = \underbrace{|\hat{h}(f)|}_{=: \hat{h}_{id}(f)} e^{-2\pi i f t_0} \bullet \xrightarrow{2.} \circ h_{id}(t - t_0)$$
- $$h_{id}(t) = \frac{\sin(2\pi f_g t)}{\pi t} \circ \xrightarrow{27.} \bullet \hat{h}_{id}(f) = \begin{cases} 1, & |f| \leq f_g \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$
- $\implies h(t) = h_{id}(t - t_0) = \frac{\sin(2\pi f_g (t - t_0))}{\pi (t - t_0)}$



# Idealisierte Tiefpassfilter: Bemerkungen

① Da  $h(t) = 0 \forall t < 0$  **nicht gilt**, ist das ideale Tiefpassfilter **nicht kausal**.

② Es gilt **nicht**, dass  $\int_{-\infty}^{\infty} |h(t)| dt < \infty$ .

$\implies$  ideales Tiefpassfilter ist **nicht BIBO-stabil**.

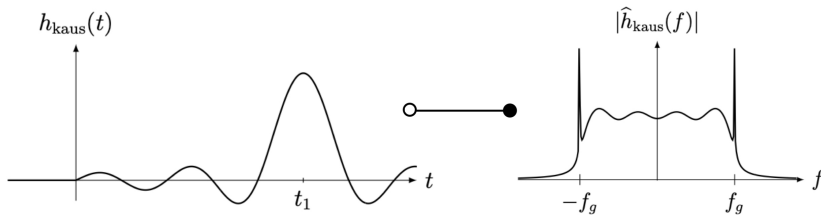
Grund: Riemann-Lebesgue Lemma

1.&2.  $\implies$  Ideale Tiefpassfilter sind **nicht realisierbar** in der Praxis. Wir müssen das Filter kausal und BIBO-stabil machen!

# Tiefpassfilter: Kausalisierung

- Wir wollen Kausalität:  $h(t) = 0 \quad \forall t < 0$
- Im Zeitbereich:  $h_{id}(t) = \frac{\sin(2\pi f_g t)}{\pi t}$
- Wir verschieben  $h_{id}(t)$  um  $t_1$ , multiplizieren mit  $\sigma(t)$  und erhalten  $h(t) = 0 \quad \forall t < 0$ .
- Somit  $h_{kaus}(t) = h_{id}(t - t_1)\sigma(t)$

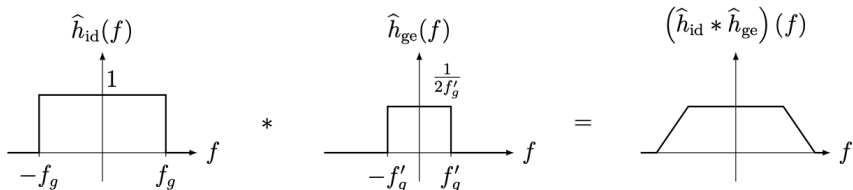
# Tiefpassfilter: Kausalisierung



- Die dazugehörige Fouriertransformation  $\hat{h}_{\text{kaus}}(f)$  verstärkt die Frequenzen bei  $\pm f_g$  deutlich.
- $\implies h_{\text{kaus}}$  ist kein gutes Filter.

# Tiefpassfilter: Stabilisierung

- Wir wollen  $h(t)$  absolut integrierbar. Wir falten  $(\hat{h}_{id} * \hat{h}_{ge})(f)$

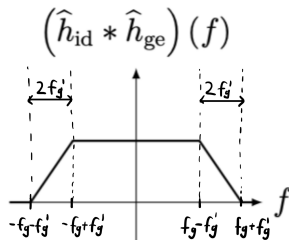


- Wir erhalten:

$$(\hat{h}_{id} * \hat{h}_{ge})(f) \bullet \text{---} \circ h_{id}(t)h_{ge}(t) \propto \frac{1}{t} \cdot \frac{1}{t} = \frac{1}{t^2} \in L^1$$

# Tiefpassfilter: Stabilisierung

- Das resultierende Tiefpassfilter ist BIBO-stabil und sieht im Frequenzbereich aus wie folgt:



- Da dieses Filter nicht perfekt ist in den Bereichen  $|f \pm f_g| \in [-f'_g, f'_g]$ , versucht man  $f'_g$  so klein wie möglich zu wählen.

# Bandbegrenzte Signale

- **Def:** Die **Bandbreite** des Signals  $x$  ist das kleinste  $W$ , so dass

$$(x * h_{\text{TP},W})(t) = x(t), \quad \text{für alle } t \in \mathbb{R}, \text{ wobei}$$

$$h_{\text{TP},W}(t) = \sin(2\pi Wt)/(\pi t).$$

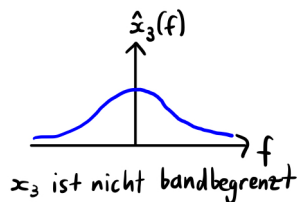
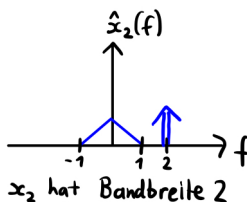
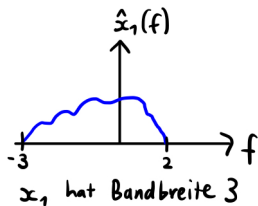
- Im Frequenzbereich bedeutet das

$$\hat{x}(f)\hat{h}_{\text{TP},W}(f) = \hat{x}(f), \quad \text{für alle } f \in \mathbb{R}, \text{ und}$$

$$\hat{h}_{\text{TP},W}(f) = \begin{cases} 1, & |f| \leq W \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

# Bandbreite

- **Intuitiv:** Die Bandbreite ist die betragsweise höchste Frequenz (positiv oder negativ), die in einem Signal enthalten ist.



# Bandbreite: Bemerkungen

- Seien  $x_1, x_2$  zwei Signale mit Bandbreite  $W_1$  resp.  $W_2$ 
  - (i)  $x_1(t) + x_2(t)$  hat Bandbreite  $\max\{W_1, W_2\}$
  - (ii)  $(x_1 * x_2)(t)$  hat Bandbreite  $\min\{W_1, W_2\}$
  - (iii)  $x_1(t)x_2(t)$  hat Bandbreite  $\leq W_1 + W_2$



# Bernstein'sche Ungleichung

**Thm:** Wenn  $x(t)$  in der folgenden Form dargestellt werden kann:

$$x(t) = \int_{-W}^W g(f) e^{2\pi i f t} df, \text{ für alle } t \in \mathbb{R}$$

wobei  $g$  eine absolut integrierbare Funktion ist, d.h.  $g \in L^1$ , dann:

$$\left| \frac{dx(t)}{dt} \right| \leq 4\pi W \sup_{\tau \in \mathbb{R}} |x(\tau)|, \text{ für alle } t \in \mathbb{R}.$$

# Bernstein'sche Ungleichung

- Dieses Kriterium liefert uns eine Abschätzung für die Ableitung von  $x(t)$ .
- Kleine Bandbreite  $W \implies$  nur tiefe Frequenzen sind im Signal enthalten  $\implies x(t)$  kann sich nur "langsam" ändern.

# Aufgabe 68