

SST1 Übungsstunde 13

Matteo Dietz

December 2025

Themenüberblick

- **Repetition: Diskrete Fouriertransformation (DFT)**
Visualisierung, Matrixdarstellung, Zyklische Faltung
Diskrete Filter, Überabtastung, Unterabtastung
- **Fast Fourier Transform (FFT)**
Cooley-Tukey FFT
- **Tipps für die Prüfung**

Aufgaben für diese Woche

123, 124, 125, 126, 127, 128, 129, 130, 131

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

Die DFT ist **sehr wichtig!** Es kommt immer eine ganze Aufgabe dazu an der Prüfung. (25 / 100 Punkte)

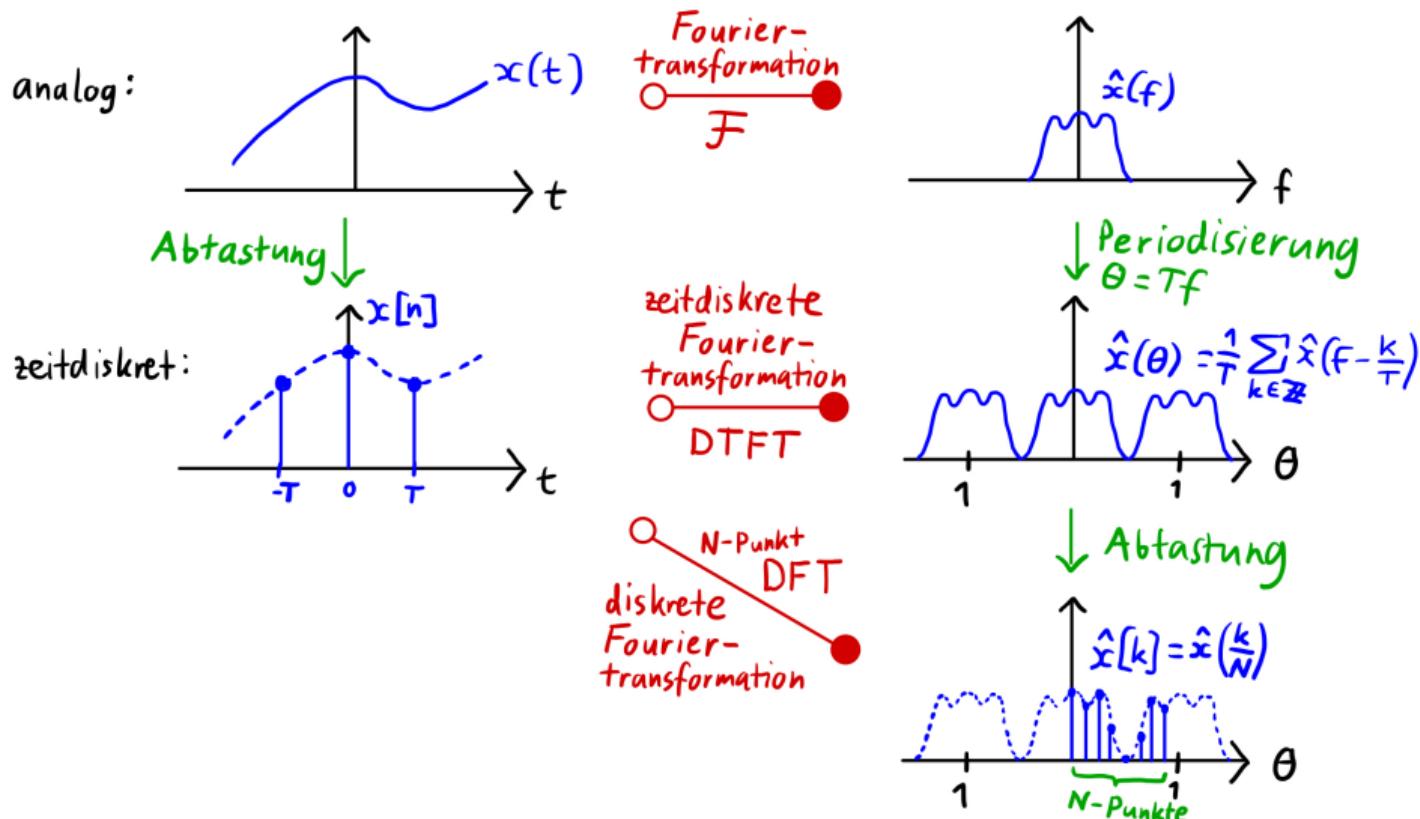
Diskrete Fouriertransformation (DFT)

$$(\text{DFT}) \quad \hat{x}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \omega_N^{kn} \quad \hat{x}[k+N] = \hat{x}[k]$$

$$(\text{IDFT}) \quad x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}[k] \omega_N^{-kn} \quad x[n+N] = x[n]$$

wobei $\omega_N = e^{-\frac{2\pi i}{N}}$

DFT: Visualisierung



DFT: Matrixdarstellung

Wir haben $\hat{x}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \omega_N^{kn}$, $k \in \{0, 1, \dots, N-1\}$ Somit:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \hat{x}[0] \\ \hat{x}[1] \\ \hat{x}[2] \\ \vdots \\ \hat{x}[N-1] \end{bmatrix}}_{=: \hat{x}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega_N & \omega_N^2 & \cdots & \omega_N^{N-1} \\ 1 & \omega_N^2 & \omega_N^4 & \cdots & \omega_N^{2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega_N^{N-1} & \omega_N^{2(N-1)} & \cdots & \omega_N^{(N-1)^2} \end{bmatrix}}_{\text{DFT-Matrix } F_N} \underbrace{\begin{bmatrix} x[0] \\ x[1] \\ x[2] \\ \vdots \\ x[N-1] \end{bmatrix}}_{x}$$

DFT: Matrixdarstellung

Somit erhalten wir:

DFT

$$\hat{\mathbf{x}} = F_N \mathbf{x}$$

IDFT

$$\mathbf{x} = \frac{1}{N} F_N^H \hat{\mathbf{x}}$$

Die Spalten von F_N sind orthogonal aufeinander.

Es gilt $F_N F_N^H = N I_N$

Formelsammlung: DFT Eigenschaften

$$76. \quad x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \hat{x}[k] e^{2\pi i k n / N} \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \hat{x}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-2\pi i k n / N}$$

$$77. \quad x[n - N_0] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad e^{-2\pi i k N_0 / N} \hat{x}[k]$$

$$78. \quad e^{2\pi i k_0 n / N} x[n] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \hat{x}[k - k_0]$$

$$79. \quad x^*[n] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \hat{x}^*[-k]$$

$$80. \quad x^*[-n] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \hat{x}^*[k]$$

$$81. \quad \sum_{m=0}^{N-1} x[m] y[n-m] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \hat{x}[k] \hat{y}[k]$$

$$82. \quad x[n]y[n] \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} \hat{x}[m] \hat{y}[k-m]$$

$$83. \quad x_e[n] = \frac{1}{2}(x[n] + x^*[-n]) \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \Re\{\hat{x}[k]\}$$

$$84. \quad x_o[n] = \frac{1}{2}(x[n] - x^*[-n]) \quad \textcircled{o} - \bullet \quad i\Im\{\hat{x}[k]\}$$

$$85. \quad \Re\{x[n]\} \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \frac{1}{2}(\hat{x}[k] + \hat{x}^*[-k])$$

$$86. \quad i\Im\{x[n]\} \quad \textcircled{o} - \bullet \quad \frac{1}{2}(\hat{x}[k] - \hat{x}^*[-k])$$

Formelsammlung: DFT Transformationspaare

87.

$$e^{2\pi i k_0 n / N}$$



$$N \delta[k - k_0]$$

88.

$$\cos\left(\frac{2\pi k_0}{N} n\right)$$



$$\frac{N}{2} (\delta[k + k_0 - N] + \delta[k - k_0])$$

89.

$$\sin\left(\frac{2\pi k_0}{N} n\right)$$



$$\frac{iN}{2} (\delta[k + k_0 - N] - \delta[k - k_0])$$

90.

$$\delta[n]$$



$$1$$

$$91. \quad x[n] = \begin{cases} 1, & 0 \leq n \leq N_1 \\ 1, & N - N_1 \leq n \leq N - 1 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$



$$\frac{\sin((2N_1 + 1)\frac{\pi k}{N})}{\sin \frac{\pi k}{N}}$$

Zyklische Faltung

$$x_3[l] = \sum_{n=0}^{N-1} x_1[n]x_2[l - n] = \sum_{n=0}^{N-1} x_1[l - n]x_2[n]$$



$$\hat{x}_3[k] = \hat{x}_1[k] \cdot \hat{x}_2[k]$$

Elementweise Multiplikation im Frequenzbereich entspricht einer zyklischen Faltung im Zeitbereich

Zyklische Faltung: Matrixdarstellung

$$x_3[l] = \sum_{n=0}^{N-1} x_1[n]x_2[l-n] = \sum_{n=0}^{N-1} x_1[l-n]x_2[n]$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix} x_3[0] \\ x_3[1] \\ \vdots \\ x_3[N-1] \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_3} = \underbrace{\begin{bmatrix} x_2[0] & x_2[N-1] & \cdots & x_2[1] \\ x_2[1] & x_2[0] & \cdots & x_2[2] \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_2[N-1] & x_2[N-2] & \cdots & x_2[0] \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_2} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1[0] \\ x_1[1] \\ \vdots \\ x_1[N-1] \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_1}$$

Zyklische Faltung: Matrixdarstellung

$$\mathbf{X}_2 = \frac{1}{N} \mathbf{F}_N^H \begin{bmatrix} \hat{x}_2[0] & & & 0 \\ & \ddots & & \\ 0 & & \hat{x}_2[N-1] & \end{bmatrix} \mathbf{F}_N$$

- ① Die zyklische Faltung wird durch die DFT diagonalisiert.
- ② Eigenvektoren einer zirkulanten Matrix = Spalten der normalisierten DFT-Matrix $\frac{1}{\sqrt{N}} \mathbf{F}_N^H$

Diskrete Filter

Diskrete ideale Filter haben eine Impulsantwort mit N -Punkt DFT:

$$\hat{h}[k] = \begin{cases} 1, & k \in \mathcal{D} \text{ (Durchlassbereich)} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

$$\begin{aligned}\mathbf{H} &= \frac{1}{N} \mathbf{F}_N^H \begin{bmatrix} \hat{h}[0] & & \mathbf{0} \\ & \ddots & \\ \mathbf{0} & & \hat{h}[N-1] \end{bmatrix} \mathbf{F}_N \\ &= \frac{1}{N} [\mathbf{f}_1 \ \cdots \ \mathbf{f}_N] \begin{bmatrix} \hat{h}[0] & & \mathbf{0} \\ & \ddots & \\ \mathbf{0} & & \hat{h}[N-1] \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{f}_1^H \\ \vdots \\ \mathbf{f}_N^H \end{bmatrix} = \frac{1}{N} \sum_{l \in \mathcal{D}} \mathbf{f}_l \mathbf{f}_l^H\end{aligned}$$

Diskrete Filter

Filter auf ein Signal \mathbf{x} angewandt:

$$\frac{1}{N} \left(\sum_{I \in \mathcal{D}} \mathbf{f}_I \mathbf{f}_I^H \right) \mathbf{x} = \frac{1}{N} \sum_{I \in \mathcal{D}} \langle \mathbf{x}, \mathbf{f}_I \rangle \mathbf{f}_I$$

Filter \mathbf{H} entspricht einer orthogonalen Projektion auf $\mathcal{R}(\mathbf{H})$:

(i) $\mathbf{H}^2 = \mathbf{H}$

(ii) $\mathbf{H} = \mathbf{H}^H$

DFT: Abtastung

- DFT eines zeitdiskreten Signals der Länge N entspricht Abtastung von $\hat{x}(\theta)$ (DTFT) mit Abtastfrequenz $\frac{1}{N}$

$$\hat{x}[k] = \hat{x}(\theta)|_{\theta=\frac{k}{N}}, \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

- Das ist **kritische Abtastung** ($N \times N$ Matrix)
- Was passiert, wenn wir Überabtasten oder Unterabtasten?

DFT: Abtastung

Wir tasten nun nicht mit Frequenz $\frac{1}{N}$ sondern mit $\frac{1}{M}$ ab

$$\hat{x}\left(\frac{k}{M}\right) = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] e^{-2\pi i k \frac{n}{M}}, \quad k = 0, 1, \dots, M-1$$

In Matrixform:

$$\hat{\mathbf{x}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega_M & \omega_M^2 & \cdots & \omega_M^{N-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega_M^{M-1} & \omega_M^{2(M-1)} & \cdots & \omega_M^{(N-1)(M-1)} \end{bmatrix}}_{\text{Matrix } F} \mathbf{x} \quad \omega_M = e^{-\frac{2\pi i}{M}}$$

DFT: Überabtastung ($M > N$)

- $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^{N \times 1}$ (Länge N) und $\hat{\mathbf{x}} \in \mathbb{C}^{M \times 1}$ (Länge M)
- $F_o \in \mathbb{C}^{M \times N}$, ($M > N$) hat mehr Zeilen als Spalten
- Aus $\hat{\mathbf{x}}$ können wir mittels Pseudoinversen \mathbf{x} zurückgewinnen.
- Rücktransformation: $\mathbf{x} = \frac{1}{M} F_o^H \hat{\mathbf{x}}$, also:

$$x[n] = \frac{1}{M} \sum_{k=0}^{M-1} \hat{x}[k] \omega_M^{-kn}, \quad n = 0, 1, \dots, N-1$$

DFT: Unterabtastung ($M < N$)

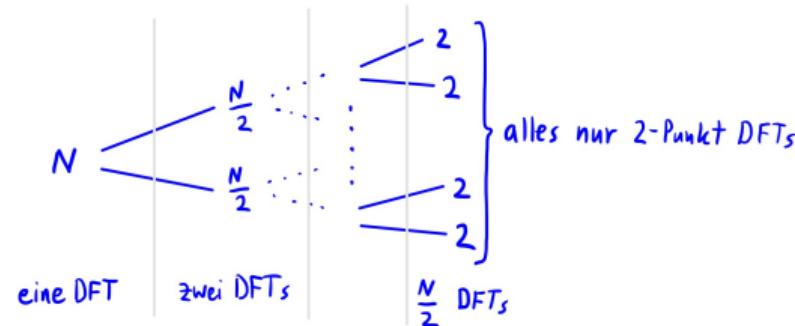
- $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^{N \times 1}$ (Länge N) und $\hat{\mathbf{x}} \in \mathbb{C}^{M \times 1}$ (Länge M)
- $F_u \in \mathbb{C}^{M \times N}$, ($M < N$) hat mehr Spalten als Zeilen
- Gleichungssystem $\hat{\mathbf{x}} = F_u \mathbf{x}$ ist unterbestimmt: M Gleichungen und N Unbekannte, wobei $M < N$.
 $\implies \mathbf{x}$ kann **nicht** aus $\hat{\mathbf{x}}$ zurückgewonnen werden.

Fast Fourier Transform (FFT): Idee

Die DFT ist sehr rechenaufändig:

$$\hat{x}[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \omega_N^{kn}, \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

Idee: Wir zerlegen das Signal $x[n]$ rekursiv in geraden und ungeraden Anteil bis wir nur noch "Teilsignale" der Länge 2 haben:



Fast Fourier Transform (FFT): Idee

Am Ende haben wir nur noch 2-Punkt DFTs

$$F_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & \omega_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \implies \hat{x}_r[0] = x_r[0] + x_r[1] \\ \hat{x}_r[1] = x_r[0] - x_r[1]$$

DFT ist in $\mathcal{O}(N^2)$

FFT ist in $\mathcal{O}(N \log(N))$

FFT: Cooley-Tukey Algorithmus

- **Annahme:** N gerade, sodass $\frac{N}{2} \in \mathbb{N}$
- Wir versuchen die N -Punkt DFT als zwei $\frac{N}{2}$ -Punkt DFTs (geraden und ungeraden Anteil) zu schreiben:

FFT: Cooley-Tukey Algorithmus

Kunstgriff: $\omega_N^2 = e^{-\frac{4\pi i}{N}} = e^{-\frac{2\pi i}{(N/2)}} = \omega_{\frac{N}{2}}$

$$\implies \underbrace{\sum_{l=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2l] \omega_{\frac{N}{2}}^{kl}}_{=: \hat{g}[k]} + \omega_N^k \underbrace{\sum_{l=0}^{\frac{N}{2}-1} x[2l+1] \omega_{\frac{N}{2}}^{kl}}_{=: \hat{u}[k]}$$

$$\implies \hat{x}[k] = \hat{g}[k] + \omega_N^k \hat{u}[k], \quad k = 0, 1, \dots, N-1 \text{ wobei:}$$

$$\hat{g}[k] = \hat{g} \left[k + \frac{N}{2} \right] \quad \hat{u}[k] = \hat{u} \left[k + \frac{N}{2} \right]$$

Prüfungsaufgabe: Sommer 2021, Aufgabe 3

Prüfungsinformationen

- Die Prüfung dauert 180 min (3 Stunden).
- Es gibt 4 Aufgaben. (ca. 45 min pro Aufgabe)
- Einziges Hilfsmittel ist die Formelsammlung.

Kontur der Prüfung

- ① Analoge Signale und Systeme, Systemeigenschaften
- ② Abtasttheorem (Mischung analoge und zeitdiskrete Signale)
- ③ Zeitdiskrete Signale (entweder DTFT oder \mathcal{Z} –Transformation)
- ④ DFT

Tipps für die Prüfung

- 20 alte Prüfungen. Löst möglichst viele davon!
- Die neueren Prüfungen sind relevanter.
- Die 6 neusten Prüfungen enthalten Aufgaben zu der \mathcal{Z} –Transformation. (Sehr prüfungsrelevant.) Schaut Aufgaben 114-122 dazu nochmals an!
- Konzepte wie z.B. das Abtasttheorem gut verstehen!

Tipps für die Prüfung

- Substitutionen in Integralen und Summen müssen sitzen!
- Lösungswege, Achsenbeschriftungen bei Skizzen etc. nicht vergessen!
- Teilaufgaben mit Sternchen können unabhängig von den vorherigen Teilaufgaben gelöst werden.