

Wavelets

Jan Kandyba

10. Mai 2022

1 Signale und Filter

Definition 1.1 (Signalraum). $x = \{x_n\}_{n \in \mathbb{Z}} \subset \mathbb{C}$ ist ein diskretes Signal. Wir verwenden die Energienorm für Signale:

$$\|x\| = \left(\sum_{k \in \mathbb{Z}} |x_k|^2 \right)^{1/2}$$

Im folgenden werden wir nur Signale mit endlicher Energie betrachten. Dafür definieren wir uns den Raum

$$l^2(\mathbb{Z}) := \{x : \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{C} : \|x\| < \infty\}$$

Bemerkung. Wir bilden auf \mathbb{C} ab, da wir eine Frequenz in der Form von $r \cdot e^{i\omega}$, mit r die Amplitude und ω die Frequenz darstellen.

Um mit diesen Signalen zu arbeiten, definieren wir uns *Filter* als Abbildungen von $l^2(\mathbb{Z})$ auf sich selber, mit der Notation $y = Hx$, $H : l^2(\mathbb{Z}) \rightarrow l^2(\mathbb{Z})$

Beispiel. Ein Beispiel für einen linearen Filter (s. u.) ist der sogenannte *Delay-Operator*, definiert durch

$$y = D^n x \Leftrightarrow y_k = x_{k-n}$$

Definition 1.2. Ein Filter H ist LTI (*Linear, time invariant*), falls

$$(i) \quad H(x + y) = Hx + Hy$$

$$(ii) \quad H(ax) = aHx$$

$$(iii) \quad H(Dx) = D(Hx)$$

Bemerkung. Für einen LTI-Filter H gilt $H(D^n x) = D^n(Hx)$

Eine wichtiges Signal ist das sogenannte *Impulssignal*:

$$\delta_k := \begin{cases} 1, & \text{falls } k = 0 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

Ein beliebiges zeitdiskretes Signal lässt sich durch das Impulssignal ausdrücken:

$$x = \sum_n x_n D^n \delta$$

Für ein LTI-Filter definieren wir uns die *Impulsantwort* $h := H\delta$

Wenden wir nun einen LTI-Filter H auf x an, bekommen wir folgende Umformung:

$$\begin{aligned} y = Hx &\Leftrightarrow y = H\left(\sum_n x_n D^n \delta\right) = \sum_n x_n H(D^n \delta) \\ &= \sum_n x_n D^n h := h * x \end{aligned}$$

Mit $*$ als Definition einer Faltung, da mit einsetzen folgendes gilt:

$$y = h * x \Leftrightarrow y_k = \sum_n x_n h_{k-n}$$

Damit können wir jeden LTI-Filter durch eine Folge als seine Impulsantwort definieren.

2 Multiskalenanalyse

Nun vertetigen wir den Begriff des Signals, und betrachten nun funktionen.

Definition 2.1. *Der Raum, indem alle unsere Signale enthalten sind ist*

$$L^2(\mathbb{R}) := \{f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C} : \int_{-\infty}^{\infty} |f|^2 dt < \infty\}$$

mit der Norm

$$\|f\| = \left(\int_{-\infty}^{\infty} |f|^2 dt\right)^{1/2}$$

und des daraus induzierten Skalarproduktes

$$\langle f, g \rangle := \int_{-\infty}^{\infty} f \bar{g} dt$$

Unser Ziel ist es nun eine numerisch Stabile Basis des unendlich-dimensionalen Vektorraumes $L^2(\mathbb{R})$ zu konstruieren. Dazu definieren wir den Begriff der Riesz-Basis.

Definition 2.2. $\{\varphi_k\}_k$ eine Basis von $V \subset L^2(\mathbb{R})$ eine Riesz-Basis, falls $\exists A, B \in \mathbb{R}$, mit

$$f = \sum_k c_k \varphi_k \Rightarrow A\|f\|^2 \leq \sum_k |c_k|^2 \leq B\|f\|^2$$

Bemerkung. Für eine Approximation $\tilde{f} = \sum_k \tilde{c}_k \varphi_k$ für $f = \sum_k c_k \varphi_k$ gilt:

$$A \|f - \tilde{f}\|^2 \leq \sum_k c_k - \tilde{c}_k \leq B \|f - \tilde{f}\|^2$$

Somit folgen für kleine Fehler in der Approximation auch kleine Fehler in den Koeffizienten.

Nun führen wir die Multiskalenanalyse ein:

Definition 2.3. Eine Familie von Unterräumen $\{V_j\}_{j \in \mathbb{Z}}$ von $L^2(\mathbb{R})$ heißt Multiskalenanalyse (MSA), falls

- (i) $V_j \subset V_{j+1} \forall j \in \mathbb{Z}$
- (ii) $f(t) \in V_j \Leftrightarrow f(2t) \in V_{j+1} \forall j \in \mathbb{Z}$
- (iii) $\bigcup_j V_j$ dicht in $L^2(\mathbb{R})$
- (iv) $\bigcap_j V_j = \{0\}$
- (v) Es existiert eine Skalierungsfunktion $\varphi \in V_0$, mit $\{\varphi(t - k)\}_{k \in \mathbb{Z}}$ Orthonormalbasis von V_0 , mit $\int_{\mathbb{R}} \varphi(t) dt = 1$

Mit Punkt (ii) folgt, dass für ein V_j die Familie $\{\varphi_{j,k}\}_k$ eine Basis bildet, mit

$$\varphi_{j,k}(t) := 2^{j/k} \varphi(2^j t - k)$$

Bemerkung. Der Vorfaktor von $2^{j/k}$ ist notwendig, damit $\|\varphi_{j,k}\| = \|\varphi\|$ gilt.

Die Multiskalenanalyse ist also eine Familie von Detailräumen. Mit jedem weiteren Index werden die Signale besser approximiert. Durch Punkt (iii) bekommen wir später im Grenzübergang eine Basis von $L^2(\mathbb{R})$.

Mit Punkt (i) folgt, dass $\varphi \in V_1$. Damit ist φ auch folgendermaßen darstellbar:

$$\varphi(t) = 2 \sum_k h_k \varphi(2t - k)$$

Durch Anwendung der kontinuierlichen Fouriertransformation bekommen wir mit den üblichen Rechenregeln:

$$\begin{aligned} \hat{\varphi}(\omega) &= 2 \sum_k h_k \mathcal{F}\varphi(2t - k) \\ &= 2 \left(\sum_k h_k e^{-i\frac{\omega}{2}k} \right) \cdot \hat{\varphi}\left(\frac{\omega}{2}\right) \frac{1}{2} \\ &= H\left(\frac{\omega}{2}\right) \hat{\varphi}\left(\frac{\omega}{2}\right) \end{aligned}$$

mit $H(\omega) := \sum_k h_k e^{i\omega k}$

Mit Punkt (v) folgt auch $\hat{\varphi}(0) = 1$, und damit $H(0) = \sum_k h_k = 1$. Man kann auch mit der Orthogonalität der Basen zeigen, dass $\{\varphi_{j,k}\}_k$ auch $H(\pi) = 0$ gelten muss. Damit wäre H ein Tiefpaßfilter.

Lemma 2.4 (Allgemeine Skalierungsgleichung). *Es gilt*

$$\varphi_{j,k} = \sqrt{2} \sum_l h_l \varphi_{j+1,l+2k}$$

Beweis. Per Definition gilt:

$$\begin{aligned} \varphi_{j,k}(t) &= 2^{j/2} \varphi(2^j t - k) \\ &\stackrel{2.4}{=} 2 \cdot 2^{j/2} \sum_l h_l \varphi(2^{j+1} t - 2k - l) \\ &= \sqrt{2} \sum_l h_l \varphi_{j+1,l+2k} \end{aligned}$$

□

3 Wavelets

Nun definieren wir uns die Komplementäräume zu einer MSA.

Definition 3.1. *Für $\{V_j\}_j$ eine MSA ist ψ ein Wavelet, falls $\psi(t - k)$ eine Orthonormalbasis von W_0 , mit W_0 der Komplementärraum von V_0 in V_1 , also $V_1 = V_0 \oplus W_0$. Außerdem soll gelten*

$$\int_{-\infty}^{\infty} \psi(t) dt = 0 \tag{1}$$

Analog definieren wir uns

$$\psi_{j,k}(t) := 2^{j/2} \psi(2^j t - k)$$

Auch hier gilt, dass $\{\psi_{j,k}\}_k$ eine Basis von W_j ist. Damit gilt, dass $\psi \in V_1$, mit

$$\psi(t) = 2 \sum_k g_k \varphi(2t - k)$$

Analog zu oben folgern wir

$$\hat{\psi}(\omega) = G\left(\frac{\omega}{2}\right) \hat{\varphi}\left(\frac{\omega}{2}\right)$$

mit

$$G(\omega) = \sum_k g_k e^{-ik\omega}$$

Durch Gleichung 1 folgt $\hat{\psi}(0) = 1 \hat{\varphi}(0) = 0$, und damit $G(0) = \sum_k g_k = 0$. Durch die Orthogonalität kann man auch hier zeigen, dass $G(1) = 1$. Damit ist G ein Hochpaßfilter.

4 Die Fast Forward Wavelet Transformation

Ziel dieser Transformation ist es bei gegebener Detailschärfe (hier Koeffizienten aus einem Raum V_j) die Koeffizienten aus den größeren Räumen zu berechnen. Hierbei nehmen wir als Koeffizienten die Projektion einer Funktion $f \in L^2(\mathbb{R})$ auf den Raum V_{j+1} , also mit $s_{j+1,k} = \langle f, \varphi_{j+1,k} \rangle$:

$$\sum_k s_{j+1,k} \varphi_{j+1,k} = \sum_k s_{j,k} \varphi_{j,k} + \sum_k \omega_{j,k} \psi_{j,k}$$

Durch Skalarmultiplikation auf beiden Seiten bekommen wir für ein $l \in \mathbb{Z}$ fix.:

$$\begin{aligned} \sum_k s_{j+1,k} \langle \varphi_{j+1,k}, \varphi_{j,l} \rangle &= \sum_k s_{j,k} \langle \varphi_{j,k}, \varphi_{j,l} \rangle + \sum_k \omega_{j,k} \langle \psi_{j,k}, \varphi_{j,l} \rangle \\ s_{j,l} &= \sum_k s_{j+1,k} \langle \varphi_{j+1,k}, \varphi_{j,l} \rangle \end{aligned}$$

Durch $\varphi_{j,k} = \sqrt{2} \sum_l h_l \varphi_{j+1,l+2k}$ folgt:

$$\langle \varphi_{j+1,l}, \varphi_{j,k} \rangle = \sqrt{2} \sum_m h_m \langle \varphi_{j+1,l}, \varphi_{j+1,m+2k} \rangle = \sqrt{2} h_{l-2k}$$

Somit gilt:

$$s_{j,k} = \sqrt{2} \sum_l s_{j+1,l} h_{l-2k}$$