## Wavelet-Kompression und Multiskalenanalyse

Vortrag zum Thema 'Mathematik in Computerspielen'

Simon Cordes & Niklas Budinger

22. Mai 2018

JGU Mainz

## Gliederung

- 1. Multiskalenanalyse
- 2. Algorithmen
- 3. Splinekurven

# Multiskalenanalyse

## Titel

Inhalt 2
Inhalt 3

Quelle

2

## Titel

Inhalt 2
Inhalt 3
Inhalt 4

⇒ Inhalt 5

## Algorithmen

## Algorithmen

Haar-Wavelet-Transformation ←→ Basiswechsel zwischen Orthonormalbasen

#### Zwei Ansätze:

- · einzelne Koeffizienten: Projektion durch Skalarprodukt
- · gesamte Transformation: Filterbank-Algorithmus

## Erinnerung: Filterbank

Die Filterbank-Transformation:

mit

$$C^{j} = P^{j} C^{j-1} + Q^{j} D^{j-1}$$
 bzw.  $C^{j-1} = A^{j} C^{j}$  ,  $D^{j-1} = B^{j} C^{j}$ 

4

## Erinnerung: Filterbank

Die Filterbank-Transformation:

mit

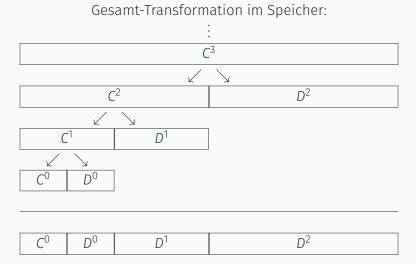
$$C^{j} = P^{j} C^{j-1} + Q^{j} D^{j-1}$$
 bzw.  $C^{j-1} = A^{j} C^{j}$  ,  $D^{j-1} = B^{j} C^{j}$ 

Mehrere Matrixmultiplikationen – Teuer!?

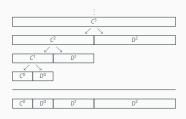
#### 1D Haar-Wavelet-Transformation

Einzelschritt im Speicher:

#### 1D Haar-Wavelet-Transformation



#### 1D Haar-Wavelet-Transformation



```
def analysis(C):
    C' = copy(C)
    h = C.size
    while h > 1:
        C'[0:h] = analysisStep(C'[0:h])
        h = h // 2
    return C'
```

#### 2D Haar-Wavelet-Transformationen

### Ergebnis:

Die Algorithmen aus dem 1D-Fall können zur effizienten Implementierung der Transformation im Standard- und im Nicht-Standard-Fall wiederverwendet werden.

### **Laufzeitkomplexität** für $n \times n$ -Input:

- Standard-Basis:
  - $4n^2 4n$
- · Nicht-Standard-Basis:

$$\frac{8}{3}(n^2-1)$$

Splinekurven

## Grundlagen: Splinefunktionen

**Definition:** Splinefunktion

Sei  $\mathbf{t}=(t_0,...,t_n)$  eine monoton steigende Sequenz reeller Zahlen und  $d\in\mathbb{N}_0$ . Eine Funktion  $S:[t_0,t_n]\to\mathbb{R}$  in  $C^{d-1}(\mathbb{R})$  heißt Splinefunktion vom Grad d zum Knotenvektor  $\mathbf{t}$ , wenn  $S|_{[t_k,t_{k+1}]}$ , k=0,...,n-1, ein Polynom vom Maximalgrad d ist.

Die Menge aller Splinefunktionen selben Grades d und zum selben Knotenvektor  $\mathbf{t}$  bilden einen reellen Vektorraum mit n+d Dimensionen.

9

## Grundlagen: B-Spline-Funktionen

**Definition:** B-Spline-Funktionen

Sei  $\tau=(t_{-d},...,t_0,...,t_n,...t_{n+d})$  eine monoton steigende Sequenz reeller Zahlen und  $d\in\mathbb{N}_0$ . Definiere die B-Spline-Funktionen  $(B_{i,d})_{i=1}^{n+d}$  vom Grad d zu den Knoten  $\tau$  durch

$$B_{i,0}(x) := \begin{cases} 1 & \tau_i < x < \tau_{i+1} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases},$$

$$B_{i,k}(x) := \frac{x - \tau_i}{\tau_{i+k} - \tau_i} B_{i,k-1}(x) + \frac{\tau_{i+k+1} - x}{\tau_{i+k+1} - \tau_{i+1}} B_{i+1,k-1}(x).$$

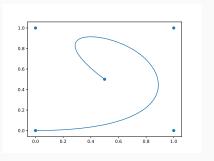
 $(B_{i,d})_{i=1}^{n+d}$  ist eine Basis des Splineraums vom Grad d zum Knotenvektor  $\mathbf{t} = (t_0, ..., t_n)$ .

## Grundlagen: B-Spline-Kurven

**Definition:** B-Spline-Kurve Für  $(\mathbf{c}_i)_{i=1}^{n+d}$ ,  $\mathbf{c}_i \in \mathbb{R}^m$  heißt

$$f(x) := \sum_{i=1}^{n+d} c_i B_{i,d}(x)$$

B-Spline-Kurve zu den Kontrollpunkten  $(\mathbf{c}_i)_{i=1}^{n+d}$ .



## Multiskalenanalyse von Splinekurven

Analyse von B-Spline-Kurven ergibt sich Komponentenweise.

#### Kochrezept:

• Geschachtelte Splineräume: Die Splineräume  $V_d^k$  eines Grades d zu den Knoten

$$\mathbf{t}^k = (\frac{0}{2^k}, \frac{1}{2^k}, ..., \frac{2^k - 1}{2^k}, \frac{2^k}{2^k})$$

sind geschachtelt. Wähle als Skalierungsfunktionen die B-Splines zu

$$\tau^{k} = (\underbrace{0, ..., 0}_{d}, \underbrace{\frac{0}{2^{k}}, \frac{1}{2^{k}}, ..., \frac{2^{k}-1}{2^{k}}, \frac{2^{k}}{2^{k}}, \underbrace{1, ..., 1}_{d}).$$

## Multiskalenanalyse von Splinekurven

· Standard-Skalarprodukt:

$$\langle f,g\rangle = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$

Wavelets:
 Wahl ist nicht eindeutig! Man verlangt zum Beispiel
 minimalen Träger, um die Wavelets festzulegen. Diese
 beschleunigt zudem die Berechnungen.

Vielen Dank!