

$$J = (6, 4, 5, 1)^T$$

$$b_1 = \frac{1}{2} (1, 1, 1, 1)^T$$

$$b_2 = \frac{1}{2} (1, 1, -1, -1)^T$$

$$b_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} (1, -1, 0, 0)^T$$

$$b_4 = \frac{1}{\sqrt{2}} (0, 0, 1, -1)^T$$

$$a_1 = \int^T b_1 = \frac{1}{2} (6+4+5+1) = 8$$

Skalierter Mittl. Gw

$$a_2 = \int^T b_2 = \frac{1}{2} (6+4-5-1) = 2$$

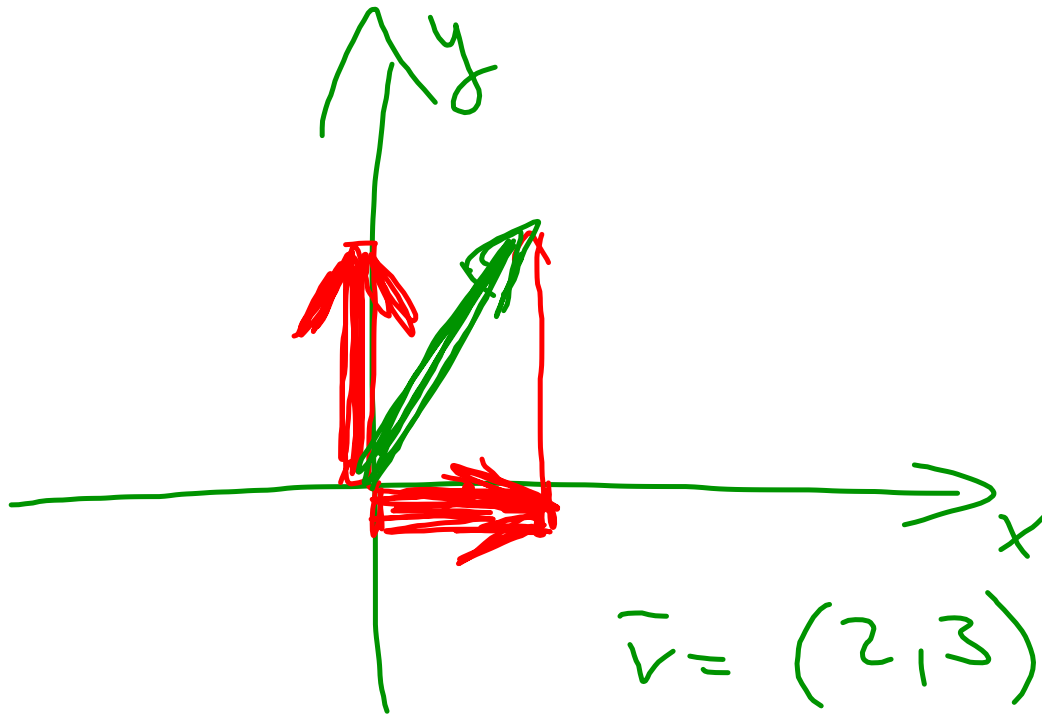
Tiefe Fr. ohne Lok.

$$a_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} (6-4) = \frac{2}{\sqrt{2}}$$

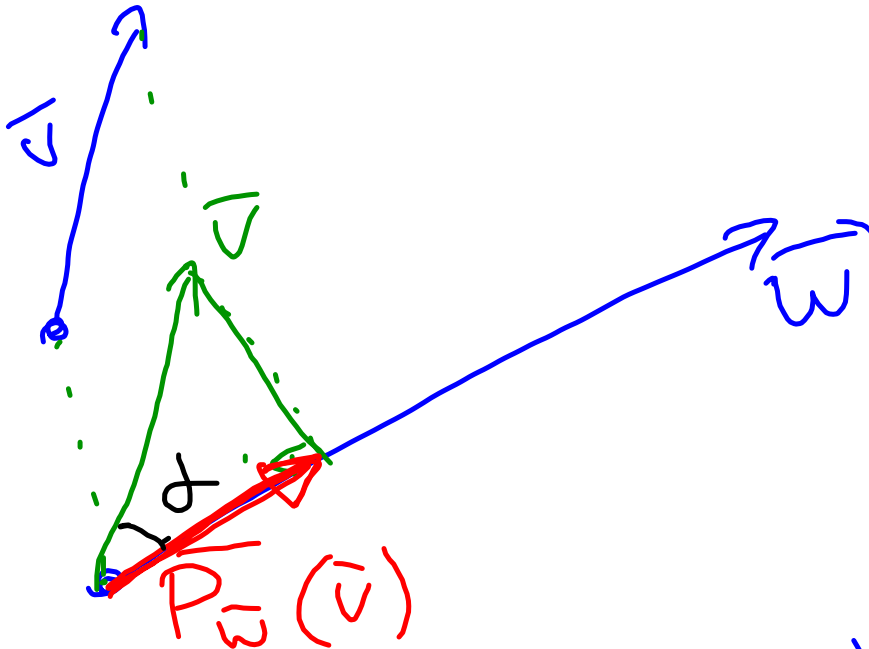
Hochfr. Anteil in der linken Hälfte

$$a_4 = \frac{1}{\sqrt{2}} (5-1) = \frac{4}{\sqrt{2}}$$

Hochfr. Anteil in der rechten Hälfte



Projektionen auf  
Basisvektoren



$$\cos \alpha = \frac{|P_w(v)|}{|v|}$$

$$\cos \alpha = \frac{(\bar{v}, \bar{w})}{|\bar{v}| |\bar{w}|}$$

$$\frac{|\overline{P_{\bar{w}}(\bar{v})}|}{|\bar{v}|} = \frac{(\bar{v}, \bar{w})}{|\bar{v}| |\bar{w}|}$$

$$|\overline{P_{\bar{w}}(\bar{v})}| = \frac{(\bar{v}, \bar{w})}{|\bar{w}|}$$

$$\overline{P_{\bar{w}}(\bar{v})} = \frac{(\bar{v}, \bar{w})}{|\bar{w}|} \cdot \frac{|\bar{w}|}{|\bar{w}|} =$$

$$= \frac{(\bar{v}, \bar{w})}{|\bar{w}|^2} |\bar{w}|$$

Das 1D

Haus - Wavelet

- Wellenförmige Funktionen mit Mittelwert 0; (Mutterwavelet) wird skaliert und verschoben
- Mittl. GW  $\leftarrow$  noch eine Basisfunkt. mit  $MW \neq 0$  (Skalierungsfunkt.)

Kartin. Haar-Wavelet:

- Mutterwavelet:

$$\psi(x) := \begin{cases} 1, & 0 \leq x \leq \frac{1}{2} \\ -1, & \frac{1}{2} < x \leq 1 \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

- $\psi_{j,k}(x) := \frac{1}{2^{j/2}} \psi\left(\frac{x}{2^j} - k\right)$

$\Psi_{j/2}$  hat die Breite  $2^j$

Höhe  $\frac{1}{2^{j/2}}$

Besitzt bei  $x = k2^j$

(1910, Floor)



$$\| \Psi_{j,k} \|_2 = 1$$

$$\Psi_{j,k} \perp \Psi_{n,m}$$

wenn  $(j,k) \neq (n,m)$

$$\Psi_{j,k} \perp \Psi_{n,m} \text{ bzgl.}$$

$$\langle f, g \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)g(x) dx$$

$$\| f \|_2 = \sqrt{\langle f, f \rangle} =$$

$$= \sqrt{\int_{-\infty}^{+\infty} |f(x)|^2 dx}$$

• Skalierungsfunktion

$$\Phi(x) = \begin{cases} 1 & , 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & , \text{sonst} \end{cases}$$

$$\Phi_{j,k} := \frac{1}{2^{j/2}} \Phi\left(\frac{x}{2^j} - k\right)$$

# Diskr. Haar - Wavelet

---

$$N = 2^n$$

↓

$N$  Funktionen

$$\Phi_{n,0}$$

$$\Psi_{n,0}$$

$$\Psi_{n-1,0}; \Psi_{n-1,1};$$

⋮

$$\Psi_{1,0}; \Psi_{1,1}; \Psi_{1,2}; \dots \Psi_{1,2^{(n-1)}-1}$$

Skalierung

Die Funktionen werden am  
 äquidistanten Gitter an  $N$   
 Stellen  $\left\{ \frac{1}{2}, \frac{3}{2}, \dots, \frac{2N-1}{2} \right\}$



Vektoren, die eine  
orthonormale Basis  
 in  $\mathbb{R}^N$  bilden.

Wir identifizieren diese  
 Vektoren und die Treppenf

$$\psi_{j,k}, \phi_{j,k}$$

In dem Bsp:

$$\Phi_{2,0} = \frac{1}{2} (1, 1, 1, 1)^T$$

$$\Psi_{2,0} = \frac{1}{2} (1, 1, -1, -1)^T$$

$$\Psi_{1,0} = \frac{1}{\sqrt{2}} (1, -1, 0, 0)^T; \Psi_{1,1} = \frac{1}{\sqrt{2}} (0, 0, 1, -1)^T$$

## Standardnotation

- $c_{j,k}$  : Koeff. zur Skalierungsfunktion  $\Phi_{j,k}$   
(c wie "course")
- $d_{j,k}$  : Wavelet-Koeff. zu  $\Psi_{j,k}$  (d wie detail)

• Abgespeichert wie folgt  
(Coarse to detail)

$$\begin{array}{cccc|c}
 c_{n,0} & d_{n,0} & d_{n-1,0} & & d_{n-1,1} \\
 \dots & \dots & \dots & & \dots \\
 & & d_{1,0} & \dots & d_{1,2}^{(n-1)} \\
 & & & & -1
 \end{array}$$

Erwartete Kompl.

$$O(n^2)$$

∃ Alg. mit

$$O(n \log n)?$$





# FWT

$$\Phi_{j,k} = \frac{1}{\sqrt{2}} \left( \Phi_{j-1,2k} + \Phi_{j-1,2k+1} \right)$$

$$\Psi_{j,k} = \frac{1}{\sqrt{2}} \left( \Phi_{j-1,2k} - \Phi_{j-1,2k+1} \right)$$

$$f_k = \mathcal{J}^T \Phi_{0,k} \quad (k=0, \dots, N-1)$$

$$c_{j,k} = g^T \Phi_{j,k}$$

$$d_{j,k} = g^T \Psi_{j,k}$$

$\Downarrow$

• für  $j = 1, \dots, n$

$$c_{j,k} = \frac{1}{\sqrt{2}} (c_{j-1,2k} + c_{j-1,2k+1})$$

$$d_{j,k} = \frac{1}{\sqrt{2}} (c_{j-1,2k} - c_{j-1,2k+1})$$

ausgehend von

$$c_{0,k} = f_k, \quad k = 0, \dots, n-1$$

Noch besser, als  
 $O(N \log N)$ !

⇓  
 $O(N)$

Rücktransfo (FWT<sup>-1</sup>)

$$\Phi_{j,2k} = \frac{1}{\sqrt{2}} (\Phi_{j+1,k} + \Psi_{j+1,k})$$

$$\Phi_{j,2k+1} = \frac{1}{\sqrt{2}} (\Phi_{j+1,k} - \Psi_{j+1,k})$$

$$\bar{j} = n-1 \longrightarrow j=0$$


$$C_{j,2k} = \frac{1}{\sqrt{2}} (C_{j+1,k} + d_{j+1,k})$$

$$C_{j,2k+1} = \frac{1}{\sqrt{2}} (C_{j+1,k} - d_{j+1,k})$$

$$\Downarrow$$

$$f = C_{0,k}$$

## Punktoperatoren

$$\varphi: f(x, y) \rightarrow \varphi(f(x, y))$$


örtlicher Kontext  
wird nicht berührt.



	a	b
(1) <u>Identität</u>	1	0
(2) <u>Kontrasterhöhung</u>	$a > 1$	irrelevant
(3) <u>Kontrastreduktion</u>	$a < 1$	irrelevant
(4) <u>Aufhellung</u>	$a = 1$	$b > 0$
(5) <u>Abdunkelung</u>	$a = 1$	$b < 0$
(6) <u>Bildumkehr</u>	$a = -1$	$b = 1_{\max}$



## Nichtlineare Transformation

(1) Binärisierung :

$$\varphi(f(x,y)) = \begin{cases} g_{\max}, & f(x,y) \geq T \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

(2) logarithmische

Dynamikkompression

$$\psi(f(x,y)) = c \log(1 + |f(x,y)|)$$

## $\gamma$ -Korrelation

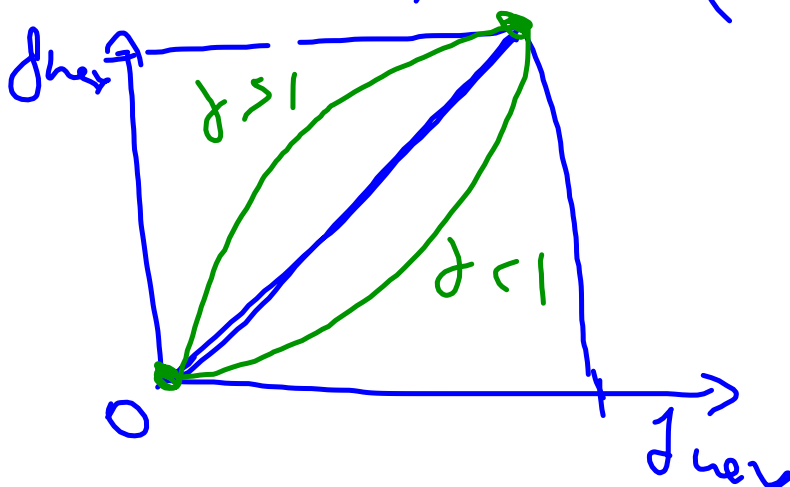
$$I \rightsquigarrow I^\delta$$

$$\gamma = 0,4$$

(VideoKamera)

$$f \in [0, f_{\max}]$$

$$\varphi(f(x,y)) = f_{\max} \left( \frac{f(x,y)}{f_{\max}} \right)^{\frac{1}{\gamma}}$$



Histogrammegalysierung  
(histogram equalization)

Histogram → relative  
Häufigkeiten des GW  
im Bild

# Algorithmus

$P_i$  : Zahl der Pixel  
von  $J$  mit GW  $z_i$

$Q_i$  : gewünschte Zahl der  
Pixel von  $J$  mit GW  $z_i$

• Bestimme Links im Histogramm  
 von  $f$ . Suche ein GW  
 mit  $k_1$  der abgewen  
 mit

$$\sum_{i=1}^{k_1-1} p_i \leq q_1 < \sum_{i=1}^{k_1} p_i$$

und bilde GWe

$z_1, z_2, \dots, z_{k_1-1}$  auf

GW  $z_1$  ab.

② Suche GW mit der  
 Nummer  $k_2$  mit

$$\sum_{i=1}^{k_2-1} p_i \leq q_1 + q_2 < \sum_{i=1}^{k_2} p_i$$

und bilden

$z_{k_1}, \dots, z_{k_2-1}$  auf  $\tilde{z}_2$  ab.

③ Wiederhole, u. s. w. u. s. f.

## Addition von Bildern

$$g(x,y) = f(x,y) + n(x,y)$$

Falls (!):

- sich das Objekt unter denselben Bedingungen aufnehmen lässt



— das Rauschen ist  
unkorreliert und hat  
 $\mu_w = 0$ , dann bei der  
Mittelung von  $M$  Bildern

$$\sigma^2 = \frac{1}{|\Omega|} \int_{\Omega} |h(x,y)|^2 dx dy$$

→ führt zum Rauschvarianz

$$\sigma_1^2 = \frac{\sigma^2}{M}$$