

# **JPEG2000**

**Seminar Datenkompression**

**Universität Bonn, WS 2005/2006 Prof. Dr. N. Blum, Matthias**

**Kretschmer**

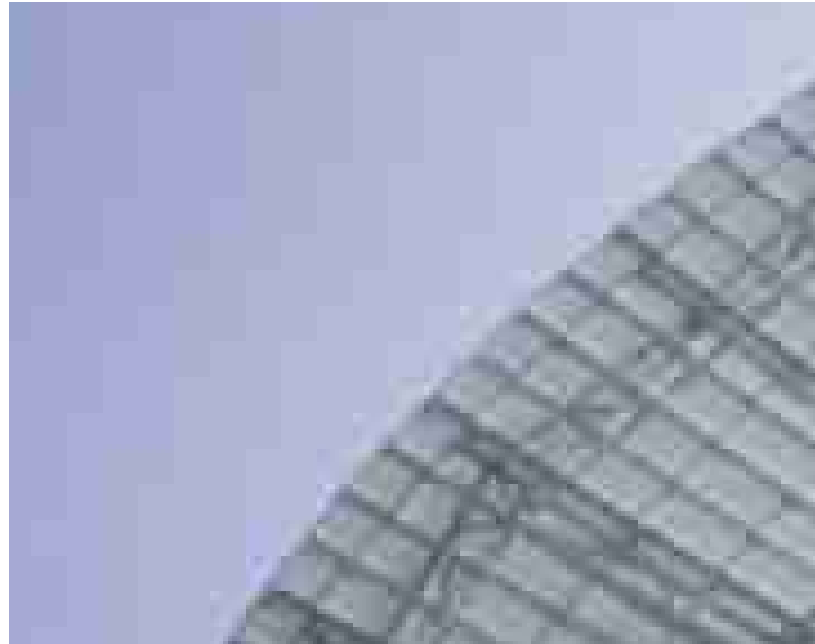
**Gereon Schüller**

**Email:**X@Y mit X='schuelle' Y='cs.uni-bonn.de'

**13. Dezember 2005**

## Probleme von JPEG

- Bildung von Block-Artefakten



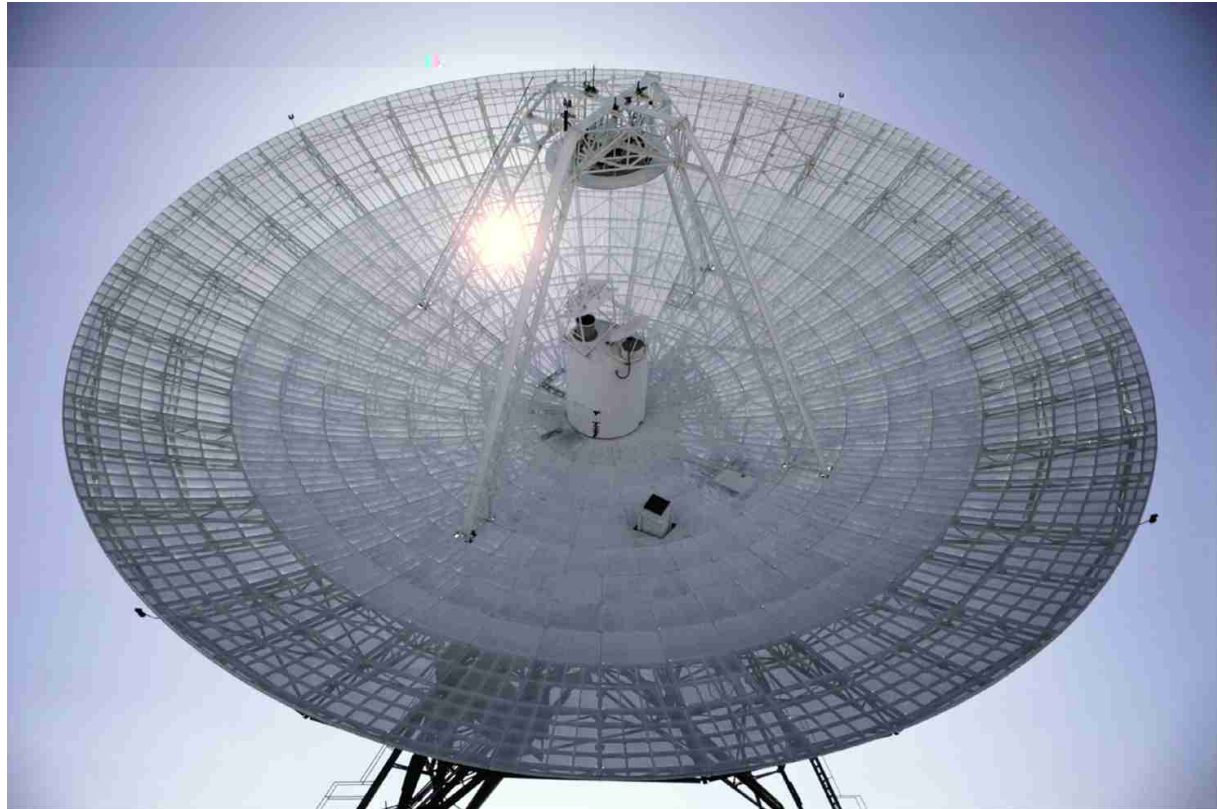
- Schlechtes Ergebnis bei Texten und Computergrafiken

>Lorem ipsum dolor sit amet  
volutpat. Fusce vitae lorem  
lacinia venenatis nulla. Cur  
nascetur ridiculus mus. Vest  
Aliquam non lacus. Proin sc  
vulputate et, elementum eu,

# 1 – Probleme von JPEG

---

- Nicht robust gegen Dateifehler



(1 Byte willkürlich geändert)

- Dateigröße auf  $64.000 \times 64.000$  Pixel beschränkt

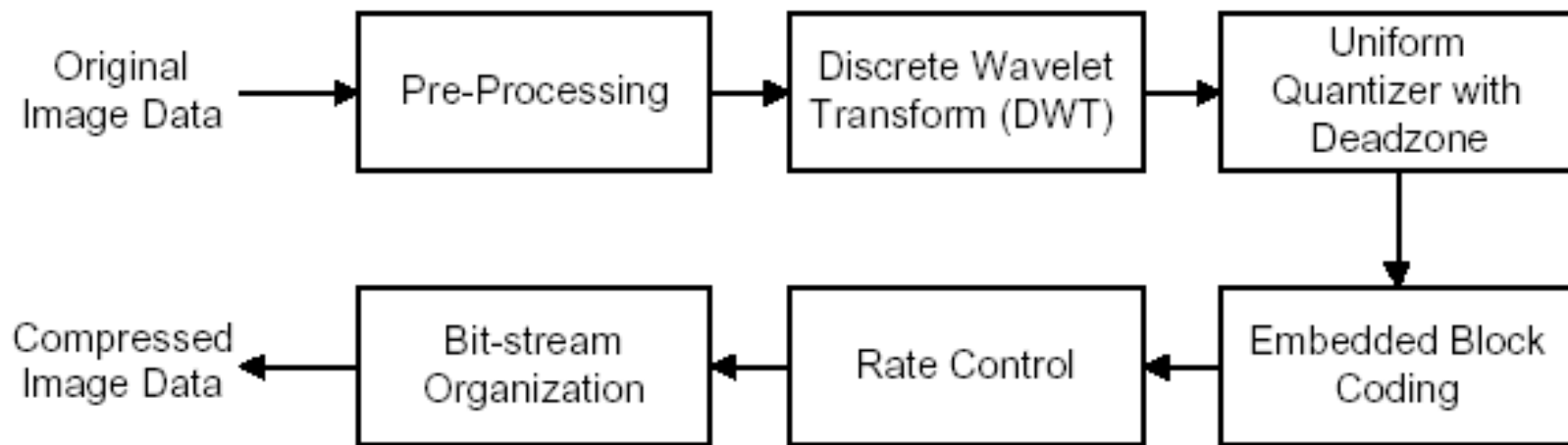
### **Anforderungen an JPEG2000**

- Komprimierung für alle Typen von Grafiken (Fotos, computergenerierte Grafiken, Texte etc.)
- Anpassbar für viele Übertragungswege (Echtzeit, limitierte Bandbreite, Speicherung in Archiven)
- Bessere Qualität bei gleicher Dateigröße als bisherige Standards
- Schaffung von verlustlosem Kompressionsalgorithmus

Idee:

- Verwendung von diskreter Wavelet-Transformation statt diskreter Kosinus-Transformation
- Komprimierung mittels Entropieenkodierung
- Möglichkeit reversibler Komprimierung
- Speicherung in Blöcken, so dass Beschädigungen nur lokal wirken

### Ablauf der Enkodierung



- Dekodierung im Wesentlichen umgekehrt

### Pre-Processing

1. „Tiling“: Zerschneiden des Bildes in kleinere Stücke, falls Arbeitsspeicher nicht ausreicht
2. „Level Offset“: Addieren von  $-2^{B-1}$ , falls Bildwerte als positive Integerwerte vorliegen
3. „Irreversible Color Transform“: Umwandeln des Bildes aus dem  $RGB$ -Farbraum in den  $YC_bC_r$ -Farbraum



### Farbtransformation nach $YC_bC_r$

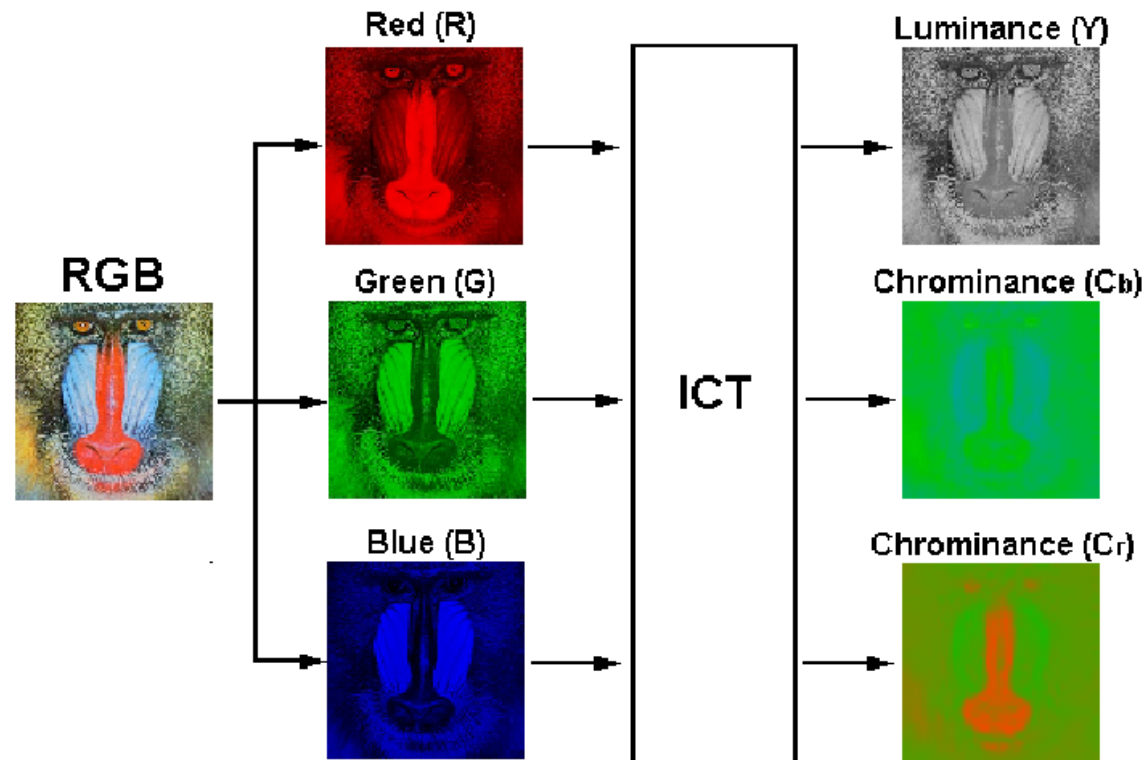
- Ursprünglich Entwicklung aus der Fernsehtechnik zur Darstellung von Farbbildern
- Bild wird in seine Luminanz, d.h. Helligkeit (=s/w-Bild) und seine Farbkomponenten (=Differenz zu blau und rot) zerlegt

Mathematisch:

$$\begin{bmatrix} Y \\ C_r \\ C_b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.299 & 0.586 & 0.114 \\ -0.163 & -0.331 & 0.500 \\ 0.500 & -0.419 & -0.081 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} R \\ G \\ B \end{bmatrix}$$

- Die Matrix ist invertierbar, aber die Transformation wegen Rundung auf Integerwerte irreversibel
- Für verlustlose Komprimierung ganzzahlige Matrix

### Beispiel:



Vorteil für unsere Zwecke: Dynamischer Bereich der Farbkomponenten „flacher“, daher besser komprimierbar

### Diskrete Wavelettransformation

- Herzstück von JPEG2000
- 2 Wavelets stehen zur Auswahl:
  1. Daubechies-5/3-Wavelet für verlustfreie Kompression (auch „LeGall“ genannt)
  2. Daubechies-9/7-Wavelet für verlustbehaftete Kompression

Was sind Wavelets?

- Funktionen die wie „kleine Wellen“ aussehen, daher der Name

Mathematische Anforderungen:

1. Endlicher Träger:

$$\exists x, y \in \mathbb{R} : \forall \xi < x, \eta > y : \phi(\xi) = 0 \wedge \phi(\eta) = 0$$

2.  $\int_{-\infty}^{\infty} |\phi(t)|^2 dt = 1$

3.  $\int_{-\infty}^{\infty} |\phi(t)| dt < \infty$

4.  $\int_{-\infty}^{\infty} \phi(t) dt = 0$

### Wofür Wavelets

- Basisfunktion für Funktionen in stetiger „Zeit“
- ⇒ Basis heißt hier Menge linear unabh. Funktionen die alle Funktionen erzeugen können
- ⇒ Erzeugung der Basis aus den Wavelets durch Stauchung und Verschiebung

Schon lange bekannt: Das Haar-Wavelet

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

In diskreter Zeit werden Funktionswerte zu Zeilenvektoren, die Wavelets zu Matrizen.

Matrix für das Haar-Wavelet und einen Vektor  $\in \mathbb{R}^2$ :

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

Die erste Spalte fungiert als Tiefpassfilter, die zweite als Hochpassfilter

Nachteil: Haar-Wavelet unstetig

Idee von Ingrid Daubechies:

Finde ein Wavelets mit

1. kompaktem Träger
2. stetiger Funktion
3. Orthogonalität
4. mit maximalem  $m$ , so dass  $\int_{-\infty}^{\infty} t^m \phi(t) dt = 0$ ,  
wobei  $m$  als Ordnung des „vanishing moment“ bezeichnet wird.  
Motivation: Falls ein Wavelet eine „vanishing Moment“ der  
Ordnung  $m$  hat, so approximiert es Polynome bis zum Grad  $m$

Dies führt zu einer rekursiven Funktion

$$\phi(x) = \sum_{k=0}^{N-1} a_k \phi(2x - k)$$

Eine Auflösung dieser Funktion zusammen mit den obigen Forderungen ergibt die Koeffizienten  $h_i$  der Wavelets. Für den Fall  $D_4$ :

$$h_0 = \frac{1+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \quad h_1 = \frac{3+\sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \quad h_2 = \frac{3-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}} \quad h_3 = \frac{1-\sqrt{3}}{4\sqrt{2}}$$
$$g_0 = h_3 \quad g_1 = -h_2 \quad g_2 = h_1 \quad g_3 = -h_0$$

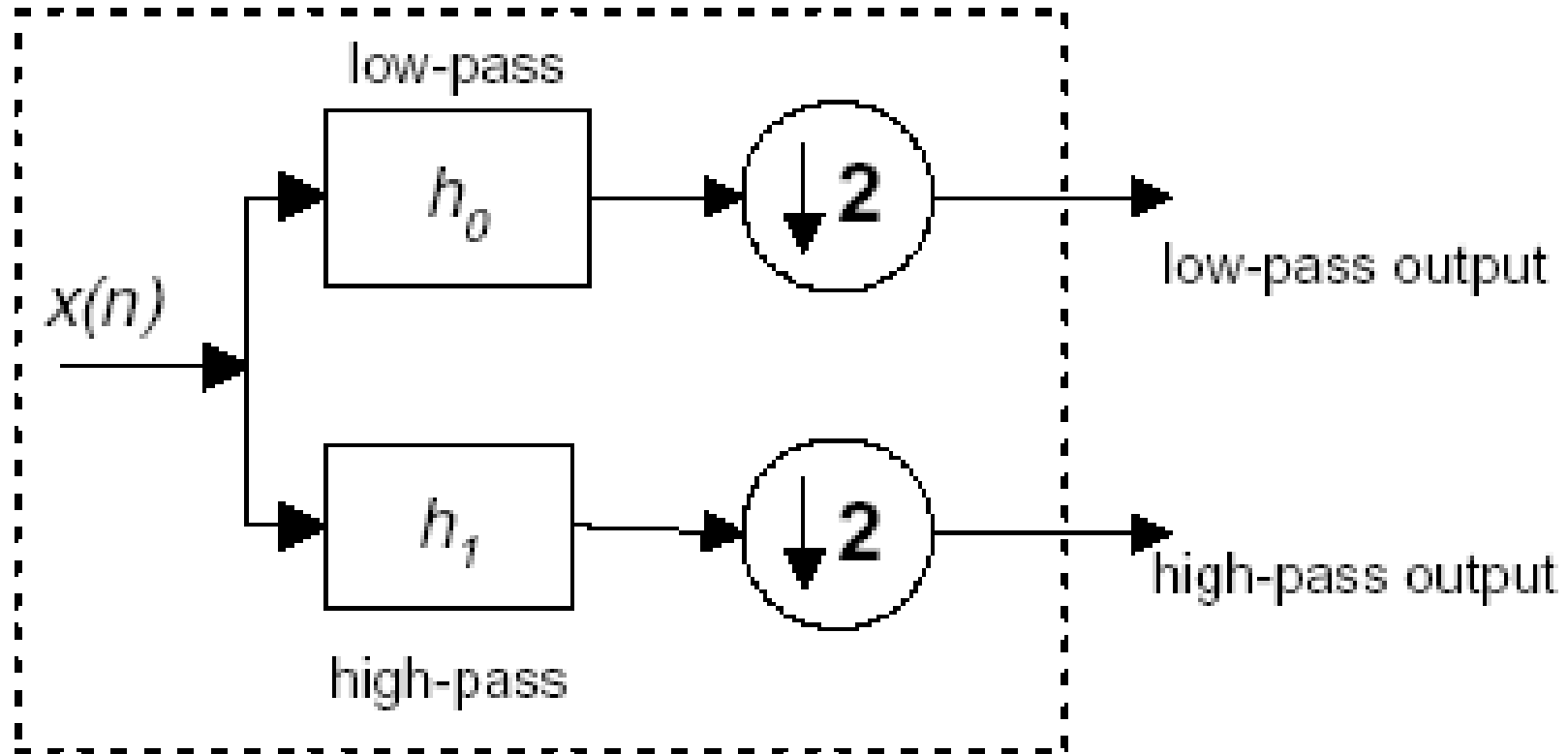
- Schreibe dann in Filter Matrix  $h_i$  und  $g_i$  untereinander, alle 2 Zeilen um 2 Spalten verschoben
- $g$  als Tiefpass-Filter,  $h$  als Hochpass-Filter



Im Folgenden werden Tiefpass- und Hochpass-Filter als getrennte Vorgänge gesehen!

Vorgehen:

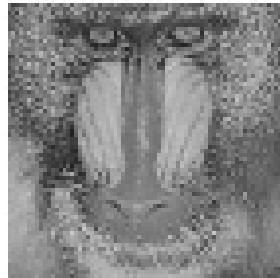
- Die Zeilen und Spalten des Bildes werden mittels eines Hoch- und eines Tiefpassfilters gefiltert
  - Anschließend werden Zeilen und Spalten einem „Downsampling“ unterzogen, d.h. jeder zweite Wert wird gelöscht
- ⇒ Dabei ist das Filtern nach Zeilen und Spalten kommutativ
- Das Verfahren wird rekursiv bis zu 32 mal angewendet (für natürliche Bilder 4 bis 8 mal)



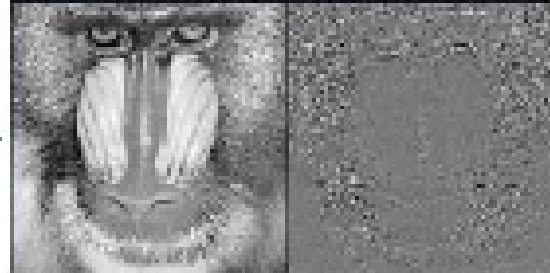
## 5 – Diskrete Wavelettransformation

---

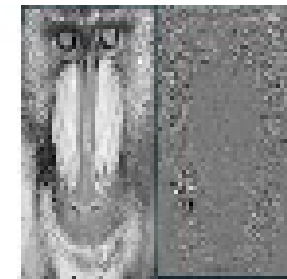
Original Image



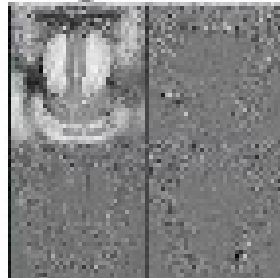
Filter Rows



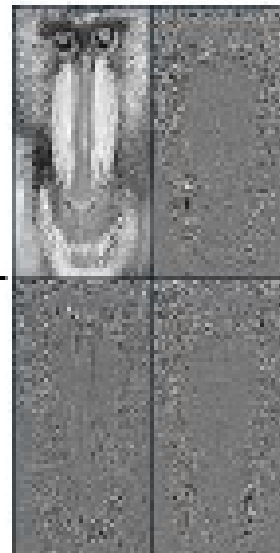
Downsample  
Columns by 2



Stage 1 DWT



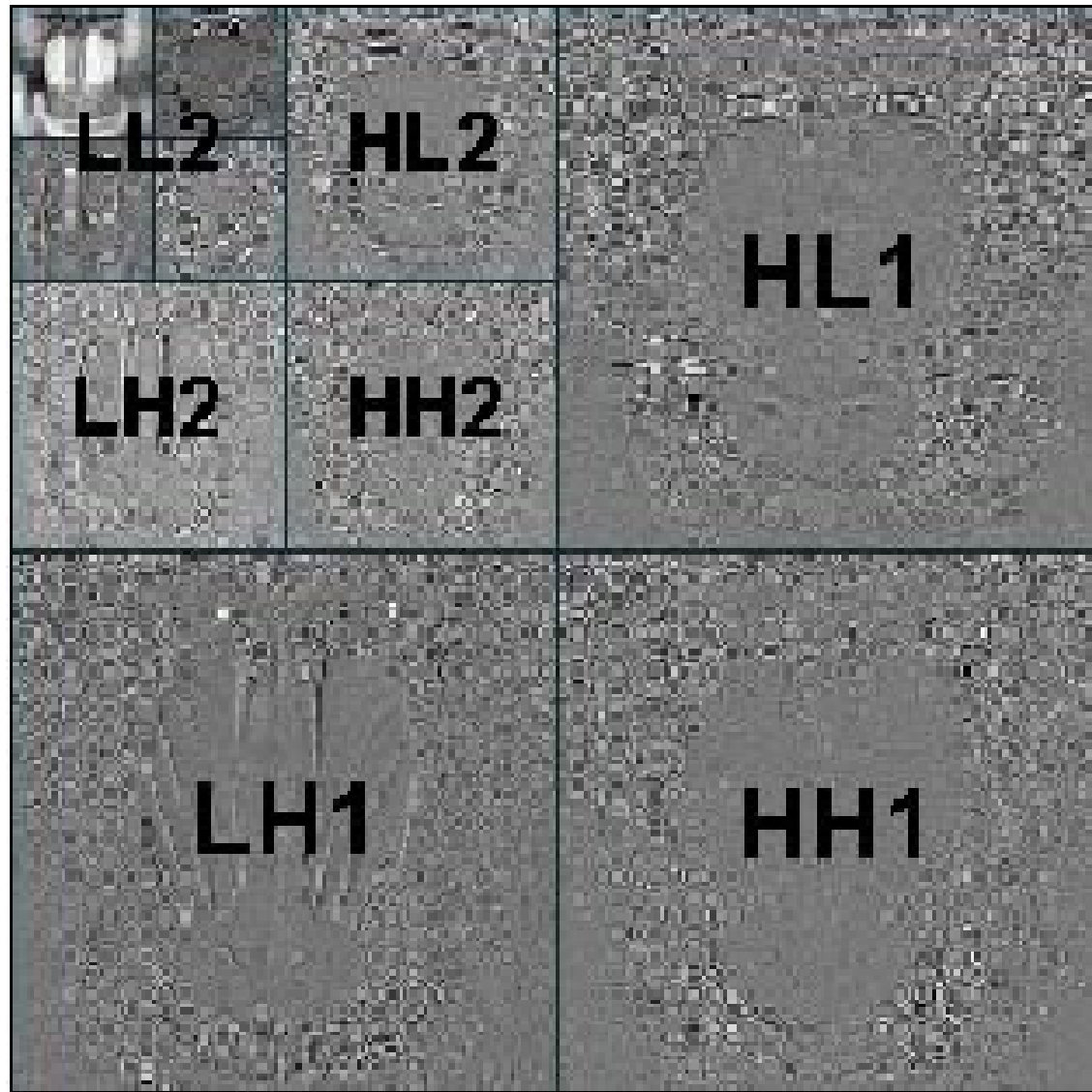
Downsample  
Rows by 2



Filter Columns

## 5 – Diskrete Wavelettransformation

---



### Quantisierung

Die berechneten Signal-Koeffizienten liegen nun als Dezimalzahlen vor und müssen als Integerwerte gespeichert werden

- Es wird ein sog. *Quantifizierer* eingesetzt. Dabei werden die Werte folgt gerundet:

$$q = \text{sign}(y) \left\lfloor \frac{|y|}{\Delta_b} \right\rfloor$$

⇒ Das Intervall  $[-\Delta_b; \Delta_b]$  wird auf 0 abgebildet, daher werden besonders kleine Werte sehr effektiv komprimiert

- Dieses Intervall wird auch „Todeszone“ (*deadzone*) genannt.

### Eingebettete Block-Kodierung

- Die quantisierten Koeffizienten werden nun in „Blöcke“ à  $32 \times 32$  Werte eingeteilt
- ⇒ Idee: Die Blöcke werden einzeln kodiert und gespeichert, dann sind bei Beschädigungen nur kleine Bereiche betroffen
- Jeder Block wird Streifenweise nach Spalten von links nach rechts gescannt, wobei die Spalte nach 4 Werten in die nächste Spalte gewechselt wird.
  - Dabei werden die einzelnen Werte nicht auf Byte- sondern auf Bitebene betrachtet. Jede Bit-Stelle wird als eigene Ebene (*bit-plane*) betrachtet. Dabei wird zuerst die Ebene mit der größten Stelle (MSB-Plane) kodiert

### Kontext-Signifikanz-Kodierung

Die *Kontext-Signifikanz* eines Bits berechnet sich aus den Signifikanzen  $\sigma$  seiner horizontalen, vertikalen und diagonalen Nachbarn. Dabei ist:

$$K^h[j] = \sigma[j_r, j_c - 1] + \sigma[j_r, j_c + 1] \quad (1)$$

$$K^v[j] = \sigma[j_r - 1, j_c] + \sigma[j_r + 1, j_c] \quad (2)$$

$$K^d[j] = \sum_{k_r=\pm 1} \sum_{k_c=\pm 1} \sigma[j_r + k_r, j_c + k_c] \quad (3)$$

$K^{sig}$  errechnet sich aus  $K^h, K^v, K^d$ .



### 1. Durchlauf: Signifikanz-Propagation

Kodiere alle insignifikanten Bits, die kontext-signifikant sind. Dabei seien

$v[j]$  := Wert von Bit an Stelle  $j$ ,  $v^{(p)}$  := Byte an Stelle  $j$  ohne die letzten  $p$  Bits

$\sigma[j]$  := Signifikanz von Bit an Stelle  $j$ , initial 0

$\pi[j]$  := Markierung, dass Bit schon kodiert wurde

falls der Wert des Bits 1 ist, so kodiere sein Vorzeichen und setze die Signifikanz.

```
1: for all  $j$  do
2:   if  $\sigma[j] = 0 \wedge K^{sig} > 0$  then
3:     MQ-ENCODE( $v[j]$ ,  $K^{sig}[j]$ )           ▷ Kodiere Sample arithmetisch
4:     if  $v[j] = 1$  then
5:        $\sigma[j] \leftarrow 1$                  ▷ Setze Signifikanz
6:       ENCODESIGN( $x$ )                       ▷ Kodiere Vorzeichen
7:     end if
8:      $\pi[j] \leftarrow 1$                      ▷ Markiere Bit als kodiert
9:   end if
10: end for
```

### 2. Durchlauf: Magnituden-Verfeinerung

Kodiere nun alle Bits, die erst im vorherigen Signifikanz-Propagierungs-Durchlauf signifikant geworden sind, und kodiere zusätzlich den *Magnituden-Kontext*

```
1: for all  $j$  do  
2:   if  $\sigma[j] = 1 \wedge \pi[j] = 0$  then  
3:      $K^{mag} = \dots$   
4:     MQ-ENCODE( $v[j]$ ,  $K^{mag}[j]$ )  
5:   end if  
6: end for
```

wobei

$$K^{mag}[j] = \begin{cases} 0 & \text{falls } v^{(p+1)}[j] = 1 \wedge K^h[j] + K^v[j] + K^d[j] = 0 \\ 1 & \text{falls } v^{(p+1)}[j] = 1 \wedge K^h[j] + K^v[j] + K^d[j] > 0 \\ 2 & \text{falls } v^{(p+1)}[j] > 1 \end{cases}$$

### Phase 3: Aufräumphase

- Kodiere nun alle verbliebenen Bits (die nunmehr insignifikant sein müssen)
- Falls in einem Streifen 4 oder mehr Bits sowie ihre Nachbarn insignifikant sind, schalte in den sog. *Run-Mode* und vermerke lediglich diese Tatsache

### Dekodierung

- Verläuft prinzipiell genau umgekehrt
- Neu bei JPEG2000: Einzelne Schritte können übersprungen werden, z.B.
  - Farbtransformation für s/w-Ausgabe
  - Dekompression von Layern mit niedriger Qualität, z.B. für kleine Displays
- Weiterhin können Bildbereiche weniger stark komprimiert werden, sog. *Regions Of Interest (ROI)*. Dazu wird zu den Koeffizienten ein Offset addiert
- Da jeder Block einzeln kodiert wird, gehen bei Übertragungsfehlern höchstens kleine Bildinformationen verloren

### Beispiele

Text vom Anfang als JPEG2000 komprimiert

>Lorem ipsum dolor sit amet,  
wolutpat. Fusce vitae lorem a  
lacinia venenatis nulla. Cum  
nascetur ridiculus mus. Vesti  
Aliquam non lacus. Proin so  
wulputate et, elementum eu, e

## 13 – Beispiele

---

Vergleich JPEG zu JPEG2000



### Quellen

1. Gray, Karen L.: „The JPEG2000 Standard“, TU München, o.J.
2. Marcellin, Michael W.: „JPEG2000“, University of Arizona, Tucson, Dezember 2002
3. Rabbani, Majid: „JPEG-2000: Background, Scope, And Technical Description“, Eastman Kodak Research Laboratories, Rochester NY, Dezember 1998
4. Taubman, D. et. al.: „Embedded Block Coding in JPEG2000“, HP Laboratories, Palo Alto, Februar 2001

### **Bildnachweis**

Folien 7, 10, 19, 20, 21: Aus Quelle 1

Folien 2, 4, 30 (Quellbild): NASA