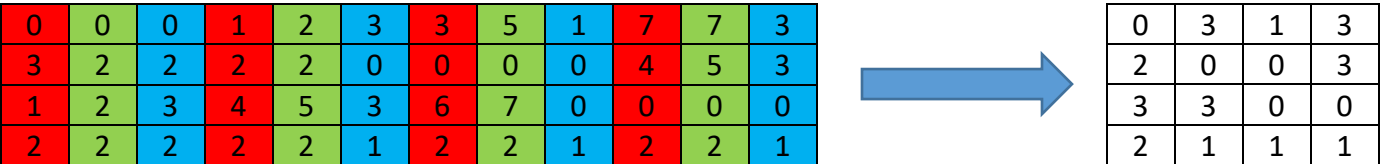


**Übungsblatt #01:** [http://www.uni-forst.gwdg.de/~wkurth/bia\\_ub01.pdf](http://www.uni-forst.gwdg.de/~wkurth/bia_ub01.pdf)

**Aufgabe U1:** (#a)

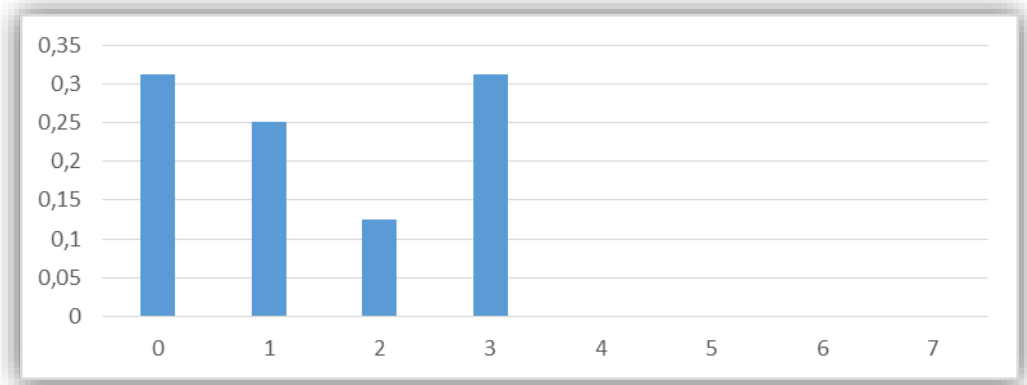
**Schritt #1:** den Blaukanal extrahieren



**Schritt #2:** Hilfstabelle ausfüllen

Intensitätswert	0	1	2	3	4	5	6	7
$h_{abs}$	5	4	2	5	0	0	0	0
$h_{rel}$	$\frac{5}{16}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{5}{16}$	0	0	0	0

**Schritt #3:** Histogramm erstellen



**Aufgabe U1:** (#b)

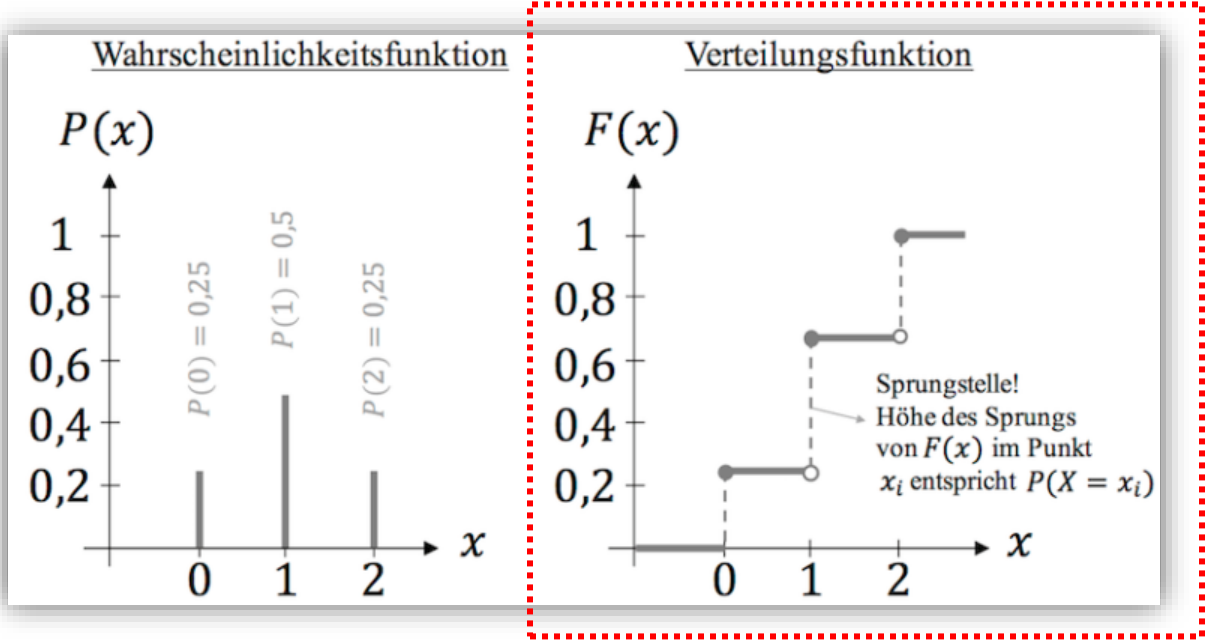
**Schritt #1:** Formel der kumulierten Wahrscheinlichkeit ( $W$  steht für unsere (Farb)Intensitätswerte):

$$H_c(w) = \sum_{i=0}^w h_{rel}(i)$$

**Schritt #2:** Beispiel – Berechnung an unseren diskreten Stellen

Argument ( $w$ )	<b>0</b>	<b>1</b>	...	<b>7</b>
Funktionswert ( $H_c(w)$ )	$H_c(\mathbf{0}) = \sum_{i=0}^{\mathbf{0}} h_{rel}(i) =$ $h_{rel}(0) = \frac{\mathbf{5}}{\mathbf{16}}$	$H_c(\mathbf{1}) = \sum_{i=0}^{\mathbf{1}} h_{rel}(i) =$ $h_{rel}(0) + h_{rel}(1) =$ $\frac{5}{16} + \frac{1}{4} = \frac{\mathbf{9}}{\mathbf{16}}$	...	$H_c(\mathbf{7}) = \sum_{i=0}^{\mathbf{7}} h_{rel}(i) =$ $h_{rel}(0) + \dots + h_{rel}(7)$ $= \frac{5}{16} + \dots + 0 = \mathbf{1}$

**Schritt #3:** Grafik der kumulativen Verteilungsfunktion erstellen

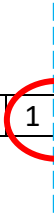


**Aufgabe U1:** (#c)**Schritt #1:** alle Werte (d.h. Elemente unserer Matrix) aufsteigend sortieren

0	3	1	3
2	0	0	3
3	3	0	0
2	1	1	1



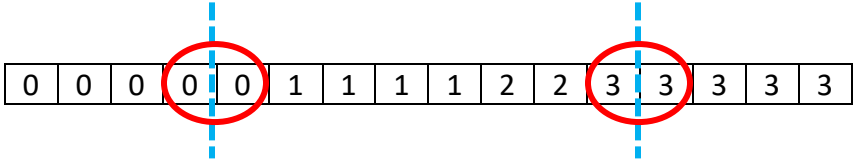
0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	2	2	3	3	3	3	3
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

**Schritt #2:** der Median  $\tilde{x}$  einer geordneten Stichprobe  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  lässt sich dann folgendermaßen berechnen:

$$\tilde{x} = \begin{cases} x_{m+1} & \text{für ungerades } n = 2m+1 \\ \frac{1}{2}(x_m + x_{m+1}) & \text{für gerades } n = 2m \end{cases}$$

**Aufgabe U1:** (#d)

**Schritt #1:** alle Werte (d.h. Elemente unserer Matrix) aufsteigend anordnen



**Schritt #2:** für jede Zahl  $0 \leq p \leq 1$ , ein  $p$ -Quantil einer geordneten Stichprobe  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  lässt sich dann folgendermaßen berechnen:

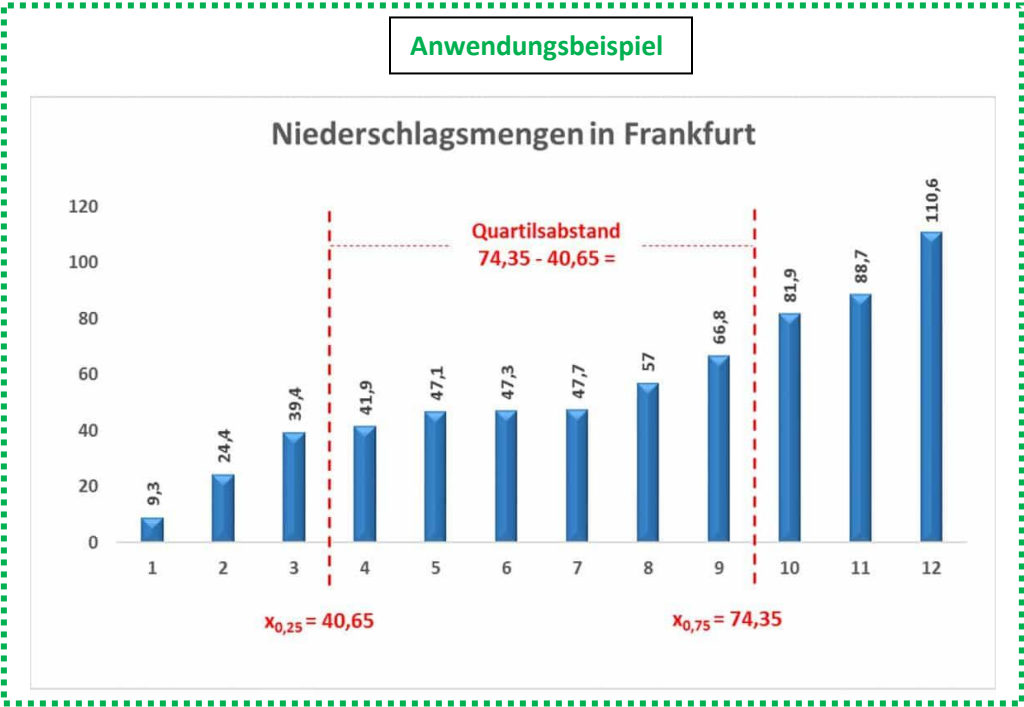
$$x_p = \begin{cases} \frac{1}{2} \cdot (x_{n \cdot p} + x_{n \cdot p + 1}), & \text{falls } n \cdot p \text{ ganzzahlig} \\ x_{\lceil n \cdot p \rceil}, & \text{falls } n \cdot p \text{ nicht ganzzahlig} \end{cases}$$

**Schritt #3:** Begriffe begreifen ☺

- das untere Quartil ist ein 0.25-Quantil (also  $x_{\frac{1}{4}}$ )
- das obere Quartil ist ein 0.75-Quantil (also  $x_{\frac{3}{4}}$ )
- der Quartilabstand  $QrA$  wird dann wie folgt berechnet:  $QrA = \left| x_{\frac{3}{4}} - x_{\frac{1}{4}} \right|$

**Schritt #4:** unser Beispiel

- $n = 16, p = 0.25 \Rightarrow n \cdot p = 4: \quad x_{0.25} = \frac{1}{2} \cdot (x_4 + x_5) = \frac{1}{2} \cdot (0 + 0) = 0$
- $n = 16, p = 0.75 \Rightarrow n \cdot p = 12: \quad x_{0.75} = \frac{1}{2} \cdot (x_{12} + x_{13}) = \frac{1}{2} \cdot (3 + 3) = 3$
- Quartilabstand:  $x_{0.75} - x_{0.25} = 3 - 0 = 3$



**Aufgabe U1:** (#e)

**Schritt #1:** Formeln zu Berechnung von Mittelwerten und Standardabweichungen

- Mittelwert:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

- Standardabweichung:

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

**Schritt #2:** Anwendung der Formeln für unser Beispiel:

Warum?

**Hausaufgabe (kein Muss)**

- Mittelwert:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{16} (0 \cdot 5 + 1 \cdot 4 + 2 \cdot 2 + \dots + 7 \cdot 0) = \dots = 1.4375 = \frac{1}{16} (0 \cdot h_{abs}(0) + 1 \cdot h_{abs}(1) + 2 \cdot h_{abs}(2) + \dots + 7 \cdot h_{abs}(7)) = \sum_{w=0}^7 w \cdot h_{rel}(w)$$

- Standardabweichung:

$$s = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \sqrt{\frac{1}{16-1} \sum_{i=1}^{16} (x_i - 1.4375)^2} = \dots = 1.596 \dots = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^2 \cdot h_{abs}(w)} \approx \sqrt{\sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^2 \cdot h_{rel}(w)}$$

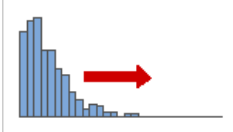
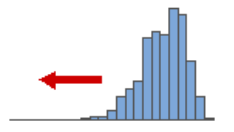
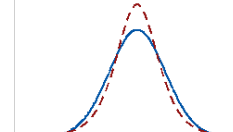
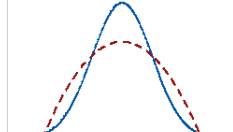
**Lösungen – überprüft's zu Hause ☺**

## Aufgabe U1: (#f)

## Schritt #1: Formeln zu Berechnung von Schiefe und Kurtosis

Schiefe	Kurtosis aka Exzeß aka Wölbung
$g_m = \frac{m_3}{s^3}$ $m_3 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^3$ $s^3 = \left( \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right)^3$	$g_k = \frac{m_4}{s^4} - 3$ $m_4 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^4$ $s^4 = \left( \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right)^4$

## Schritt #2: Ergebnisinterpretation

positive Schiefe 😊	negative Schiefe ☹️	positive Kurtosis 😊	negative Kurtosis ☹️
			

## Schritt #3: unser Beispiel

- Schiefe:

$$\frac{1}{n \cdot s^3} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^3 = \text{Werte einsetzen} = 0.132 \dots = \frac{1}{n \cdot s^3} \sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^3 \cdot h_{abs}(w) \approx \frac{1}{s^3} \sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^3 \cdot h_{rel}(w)$$

- Kurtosis:

$$\frac{1}{n \cdot s^4} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^4 - 3 = \text{Werte einsetzen} = -1.730 = \frac{1}{n \cdot s^4} \sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^4 \cdot h_{abs}(w) \approx \frac{1}{s^4} \sum_{w=0}^7 (w - \bar{x})^4 \cdot h_{rel}(w)$$

### Aufgabe U1: (#g)

#### Schritt #1: Grundidee und Formel hinter dem Begriff „Entropie“

Entropie ist, in groben Zügen, ein Überraschungsgrad, in anderen Worten, ein Maß für Ungewissheit, das durch ein **mittleres Informationsgehalt** dargestellt und berechnet wird:

$$Ent = \sum_{w \in W} h_{rel}(w) \cdot \log\left(\frac{1}{h_{rel}(w)}\right)$$

Das Glied  $\log\left(\frac{1}{h_{rel}(w)}\right)$  stellt die minimale Anzahl von benötigten Bits dar, mit dem Ziel alle Vorkommen von dem Intensitätswert  $w$  eindeutig kodieren zu können.

**Bedeutung für Bildanalyse** | Hier kommt ein kurzer Satz von euch ([Hausaufgabe #2 von 3](#)). **Tipp:** ... Kompression ...

#### Schritt #2: Entropieberechnung für unser Beispiel

$$Entr = \sum_{w=0}^7 h_{rel}(w) \cdot \log_2\left(\frac{1}{h_{rel}(w)}\right) = - \sum_{w=0}^7 h_{rel}(w) \cdot \log_2(h_{rel}(w)) = - \left( \frac{5}{16} \cdot \log_2\left(\frac{5}{16}\right) + \frac{1}{4} \cdot \log_2\left(\frac{1}{4}\right) + \frac{1}{8} \cdot \log_2\left(\frac{1}{8}\right) + \frac{5}{16} \cdot \log_2\left(\frac{5}{16}\right) \right) \approx 1.924 \dots$$

### Aufgabe U1: (#h)

#### Schritt #1: Grundidee und Formel hinter dem Begriff „Anisotropie“

Anisotropiekoeffizient misst den **Anteil der Entropie** einer gewissen Spanne von Intensitätswerten (meistens sind es 50% der **kleinsten** Intensitätswerten) an gesamter Entropie:

$$Anisotr = \frac{1}{Entr} \cdot \sum_{w=0}^{\tilde{x}} h_{rel}(w) \cdot \log\left(\frac{1}{h_{rel}(w)}\right)$$

$\tilde{x}$  steht für den **Medianwert** von Intensitätswerten.

**Bedeutung für Bildanalyse** | Hier kommt ein kurzer Satz von euch ([Hausaufgabe #3 von 3](#)). **Tipp:** ... Symmetrie ...

#### Schritt #2: Anisotropieberechnung für unser Beispiel

$$Anisotr = \frac{1}{Entr} \cdot \sum_{w=0}^1 h_{rel}(w) \cdot \log\left(\frac{1}{h_{rel}(w)}\right) = - \frac{1}{1.924 \dots} \cdot \left( \frac{5}{16} \cdot \log_2\left(\frac{5}{16}\right) + \frac{1}{4} \cdot \log_2\left(\frac{1}{4}\right) \right) = \text{rechnet es aus}$$

**Aufgabe U1:** (#i)

**Schritt #1:** Definition

$$M_{PG} = \{m_{i,k}\}_{i,k \in W} = \left\{ \left\{ (x,y) : w(x) = i \wedge w(y) = k \wedge xRy \right\} \right\}$$

**Komponenten der Formel:**

- $W$  ist die Menge der Grau-/Farbwerte
- $|\{\cdot\}|$  stellt die Kardinalität (Anzahl der Elemente) einer Menge dar
- $(x, y)$  steht für ein Pixelpaar und beispielsweise  $w(x) = i$  heißt „das Pixel  $x$  hat den Grau-/Farbwert  $i$ “
- der Ausdruck  $xRy$  lässt sich folgendermaßen verstehen: „das Pixel  $x$  steht in Relation  $R$  mit dem Pixel  $y$ “

**Schritt #2:** wir bilden diese Matrix für unser Beispiel

**Angaben:**

- $W = \{0,1,2,3\}$
- $R =$  „rechter Nachbar“:  $xRy = x[Z_x; S_x] R y[Z_y; S_y]$ , wobei  $Z_x = Z_y \wedge S_x = S_y + 1$
- Pixelmenge: unser Blaukanal in einem Koordinatensystem

Z\S	0	1	2	3
0	0	3	1	3
1	2	0	0	3
2	3	3	0	0
3	2	1	1	1

dadurch wird die Größe der quadratischen PG-Matrix bestimmt:  
  
in diesem Fall, da  $|W| = 4$ , wir bekommen ein **4x4** Zahlengitter

Berechnung einzelner Elemente der Matrix	Paar-Grauwertematrix
$m_{0,0} = \left  \left\{ (x,y) : w(x) = 0 \wedge w(y) = 0 \wedge \text{"x ist rechts von y"} \right\} \right $ $= \left  \{(x[1; 2], y[1; 1]), (x[2; 3], y[2; 2])\} \right  = 2$	$M_{PG} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$
$m_{3,1} = \left  \left\{ (x,y) : w(x) = 3 \wedge w(y) = 1 \wedge \text{"x ist rechts von y"} \right\} \right $ $= \left  \{(x[0; 3], y[0; 2])\} \right  = 1$	
...	

**Randbemerkung / Trick:** um die PG-Matrix für die Relation „linker Nachbar“ zu bekommen, braucht man nur die obige  $M_{PG}$  Matrix zu **transponieren**.