

### Inhalt

- Lineare und nichtlineare Filter
- Glättungsfilter (z.B. Gauss-Filter)
- Differenzfilter (z.B. Laplace-Filter)
- Lineare Faltung
- Separierbare Filter (z.B. Prewitt-Filter)
- Impulsfunktion und Impulsantwort
- Median-Filter
- Implementierung von Filtern

### Lernziele

- Sie wissen was ein Filter ist und verstehen die Einteilung in lineare und nichtlineare Filter.
- Sie begreifen Filter als eine lokale Bildoperation im Gegensatz zu den Punktoperationen.
- Sie kennen den Begriff der Impulsfunktion und können damit rechnerisch umgehen.
- Sie können einfache, bekannte Filteraufgaben selber effizient implementieren.

### Was ist ein Filter?





- Lokale Operation
  - Einbezug von mehreren Bildelementen (Pixels) aus der Region
- Geometrie des Bildes ändert sich nicht

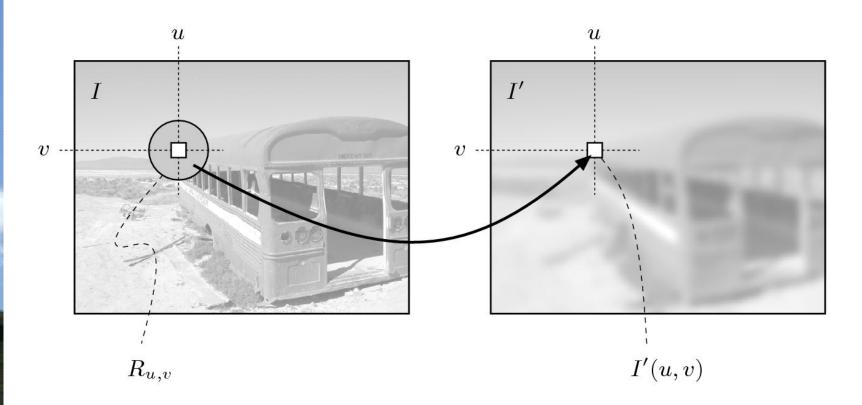
## Beispiel: Glättung eines Bildes (1)

- Bilder sehen scharf aus
  - wo die Intensität lokal stark ansteigt oder abfällt
  - grosse Unterschiede zu benachbarten Pixeln
- Bildstellen sehen unscharf aus
  - wenn die Helligkeitsfunktion glatt ist
- Ansatz für ein Glättungsfilter (Box-Filter)

$$I'(u,v) \leftarrow \frac{p_0 + p_1 + p_2 + p_3 + p_4 + p_5 + p_6 + p_7 + p_8}{9}$$

$$I'(u,v) \leftarrow \frac{1}{9} \left[ I(u-1,v-1) + I(u,v-1) + I(u+1,v-1) + I(u-1,v) + I(u,v) + I(u+1,v) + I(u-1,v+1) + I(u-1,v+1) + I(u,v+1) + I(u+1,v+1) \right]$$

## Beispiel: Glättung eines Bildes (2)



$$I'(u,v) \leftarrow \frac{1}{9} \cdot \sum_{i=-1}^{1} \sum_{j=-1}^{1} I(u+i,v+j)$$

## Eigenschaften von Filtern

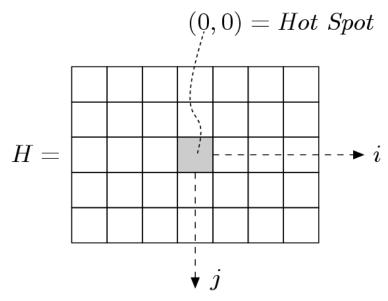
- Grösse der Filterregion
- Form der Filterregion
  - muss nicht quadratisch sein (scheibenförmig ist oft besser)
  - muss nicht zusammenhängend sein
  - muss den Zielpixel nicht enthalten
- Gewichtung
  - nicht alle Pixel der Region müssen mit der gleichen Gewichtung in die Rechnung einbezogen werden
- → Systematische Einteilung von Filtern gefragt
  - Lineare Filter
     Pixel der Region werden mit linearem Ausdruck verknüpft
  - Nichtlineare Filter
    - Pixel der Region werden mit nichtlinearem Ausdruck verknüpft

### Lineare Filter

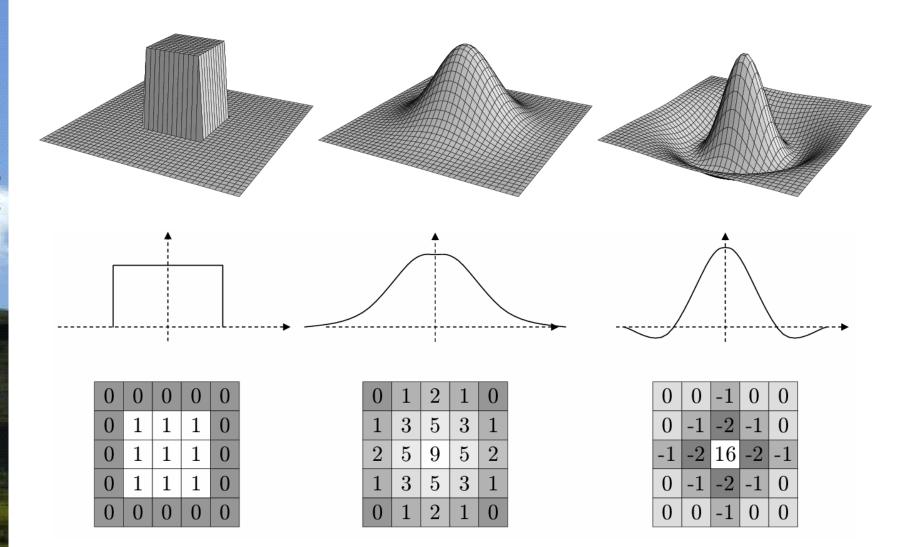
- Pixel werden durch gewichtete Summation verknüpft
  - Beispiel: Glättungsfilter im vorangegangenen Beispiel
- Filtermatrix (Filtermaske) H
  - bestimmt Grösse, Form, Gewichte der Filterregion
  - Hot Spot: Koordinatenursprung der Filtermatrix

$$H(i,j) = \left[ egin{array}{cccc} 1/_9 & 1/_9 & 1/_9 \ 1/_9 & 1/_9 & 1/_9 \ 1/_9 & 1/_9 & 1/_9 \end{array} 
ight]$$

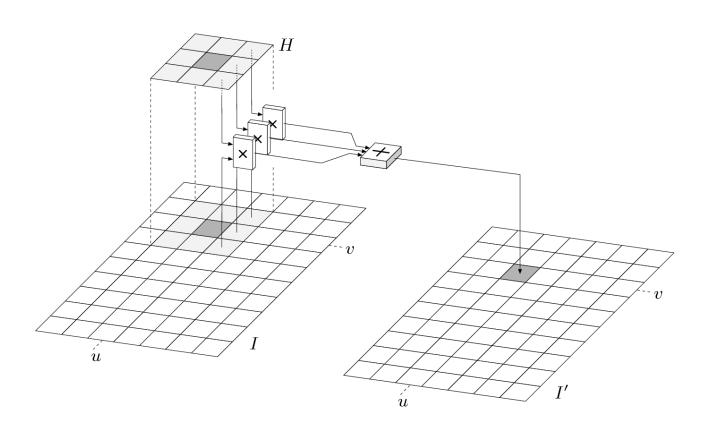
Applet 1, Applet 2



# Typische lineare Filter



# Anwendung des Filters



$$I'(u,v) \leftarrow \sum_{(i,j) \in R} I(u+i,v+j) \cdot H(i,j)$$

### Gauss-Filter

diskrete, zweidimensionale Gauss-Funktion

$$G_{\sigma}(r) = e^{-\frac{r^2}{2\sigma^2}}$$
  $G_{\sigma}(x,y) = e^{-\frac{x^2 + y^2}{2\sigma^2}}$ 

- Glättungsfilter (Tiefpassfilter)
  - weil alle Filterkoeffizienten positiv sind
  - annähernd isotrop ab Filtergrössen von 5 x 5
     (nach allen Richtungen hin gleichförmig arbeiten)
  - gutmütiges Frequenzverhalten (stetig, differenzierbar)

# Laplace-Filter

Interpretation als Differenz von zwei Summen

$$I'(u, v) = \sum_{(i,j) \in R^+} I(u + i, v + j) \cdot |H(i, j)|$$

$$- \sum_{(i,j) \in R^-} I(u + i, v + j) \cdot |H(i, j)|$$

- R+: Teil der Filterregion mit positiven Koeffizienten
- R : Teil der Filterregion mit negativen Koeffizienten
- Verstärken von Kanten und Konturen
  - örtliche Intensitätsunterschiede werden verstärkt
  - richtungsunabhängige Detektion von Kanten
  - Hochpassfilter

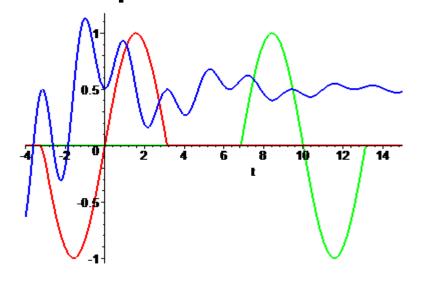
# **Faltung**

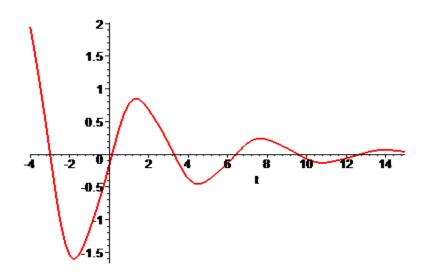
#### Definition

- $-f,g:D\rightarrow R$
- (f\*g) ist das Integral über dem Produkt von f mit einer gespiegelten und verschobenen Version von g

$$(f(t) * g(t)) = \int_{D} f(\tau)g(t-\tau)d\tau$$

#### Beispiel





## Diskrete Faltung

#### Linear Convolution

$$I'(u,v) = \sum_{i=-\infty}^{\infty} \sum_{j=-\infty}^{\infty} I(u-i,v-j) \cdot H(i,j)$$

$$I' = I * H$$

$$\begin{split} I'(u,v) &= \sum_{(i,j) \in R} I(u-i,v-j) \cdot H(i,j) \\ &= \sum_{(i,j) \in R} I(u+i,v+j) \cdot H(-i,-j) \end{split}$$

# Eigenschaften der Faltung

#### Kommutativität

$$I * H = H * I$$

#### Linearität

$$(a \cdot I) * H = I * (a \cdot H) = a \cdot (I * H)$$

$$(I_1 + I_2) * H = (I_1 * H) + (I_2 * H)$$

#### Assoziativität

$$A * (B * C) = (A * B) * C$$

## Separierbarkeit von Filtern

direkte Folge der Assoziativität

$$I * H = I * (H_1 * H_2 * \dots * H_n) = (\dots ((I * H_1) * H_2) * \dots * H_n)$$

x/y-Separierbarkeit

$$I' \leftarrow (I * H_x) * H_y = I * \underbrace{(H_x * H_y)}_{H_{xy}}$$

## Beispiel: Prewitt-Filter

$$H_x^P = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$H_y^P = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$H_x^P = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$H_y^P = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

# Impulsfunktion (1-D)

- Impulsfunktion (Dirac-Funktion):  $\delta(t-t_0)$ 
  - Grenzfall ( $\tau \rightarrow 0$ ) eines Rechteckimpulses der Breite  $\tau$  und der Höhe  $1/\tau$  an der Stelle  $t = t_0$
  - Fläche ist gleich 1
  - $\delta(t-t_0)$  ist die Ableitung der Heaviside-Funktion (Schrittfunktion)  $h(t-t_0)$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \delta(t - t_0) dt = 1$$

wichtige Eigenschaft (Abtasteigenschaft)

$$\int_{a}^{b} f(t) \cdot \delta(t - t_0) \cdot dt = \begin{cases} f(t_0), \text{ falls } a \le t_0 \le b \\ 0, \text{ sonst} \end{cases}$$

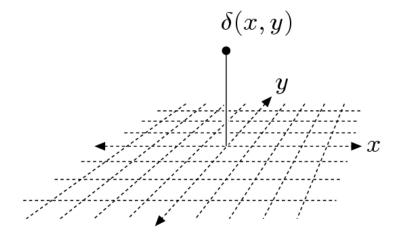
# Impulsfunktion (2-D)

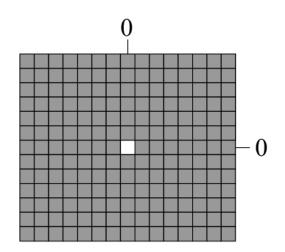
neutrales Element der Faltung

$$I * \delta = I$$

diskrete Impulsfunktion

$$\delta(i,j) = \begin{cases} 1 & \text{für } i = j = 0 \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$





# Einsatz der Impulsfunktion

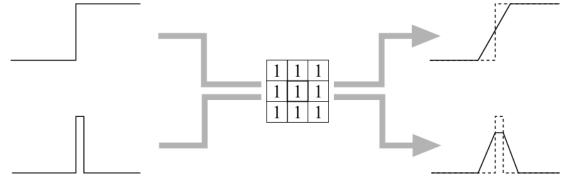
- als Filterfunktion
  - wenig interessant, da sich das Ausgangsbild nicht ändert
- als Eingabe für einen (unbekannten) Filter
  - viel interessanter, weil sich damit der Filter beschreiben lässt

$$H * \delta = \delta * H = H$$

 In einer Bildbearbeitungssoftware werden verschiedene lineare Filter angeboten, die zwar mit einem Namen versehen sind, von denen Sie aber nicht genau wissen, wie die Filterkoeffizienten aussehen

### Nichtlineare Filter

- Nachteil von linearen Filtern
  - beim Glätten und Entfernen von Störungen werden auch beabsichtigte Strukturen wie Punkte, Linien und Kanten verwischt



- Nichtlineare Filter sind in vielen Bereichen überlegen
  - können aber auch nur beschränkt gewünschte von unerwünschten Strukturen unterscheiden
  - Beispiele
    - Minimum- und Maximum-Filter
    - Medianfilter

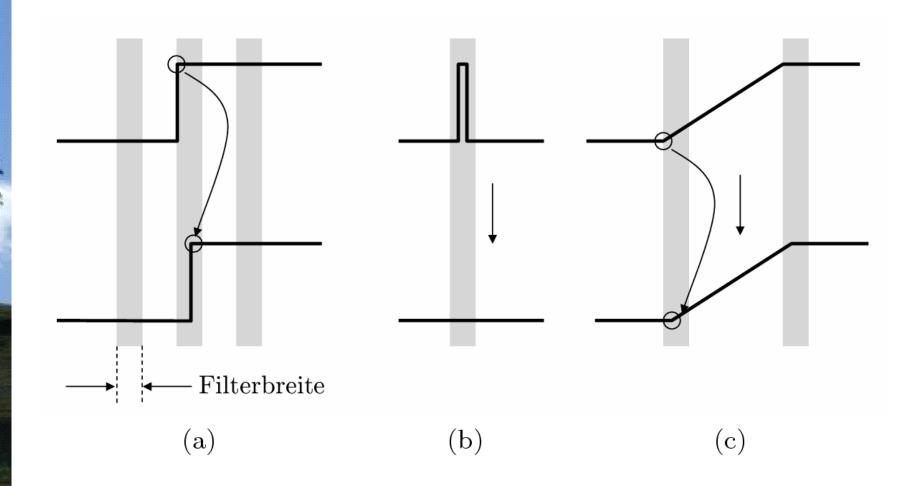
### Minimum- und Maximum-Filter



$$I'(u, v) \leftarrow \min \{ I(u + i, v + j) \mid (i, j) \in R \} = \min(R_{u, v})$$

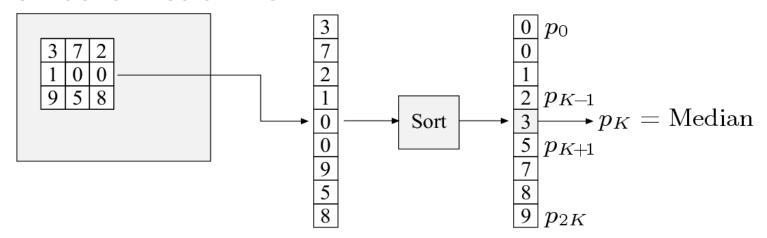
$$I'(u, v) \leftarrow \max \{I(u + i, v + j) \mid (i, j) \in R\} = \max(R_{u, v})$$

## Auswirkungen des Minimum-Filters



### Medianfilter

- Motivation
  - Kombination der guten Eigenschaften von Minimum- und Maximum-Filter: Ausreisser eliminieren
- Ansätze
  - einfacher Medianfilter



- gewichteter Medianfilter
  - ein mit w gewichteter Pixel geht w-mal in die Folge ein

## Beispiel: Medianfilter

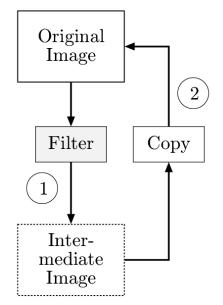


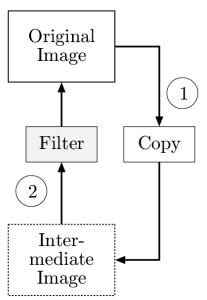
- a) Original mit Salt-and-Pepper-Rauschen
- b) nach Anwendung des 3x3-Box-Filters
- c) nach Anwendung des Medianfilters

# Implementierung von Filtern

#### Effizienz

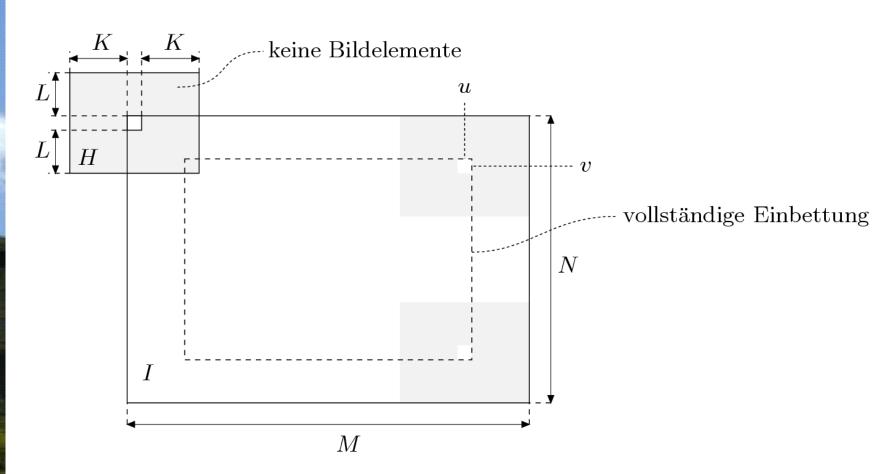
- Laufzeitanalyse mittels Zeitkomplexität (Big-O-Notation) vornehmen
- separierbare Filter separieren
- eventuell Reihenfolge und Assoziativität verändern
- Filteroperationen brauchen einen Zwischenspeicher





# Behandlung der Bildränder (1)

#### Was machen wir an den Bildrändern?



# Behandlung der Bildränder (2)

