8. Operationen auf Rasterdaten

- 1. Punktautonome Grauwertoperationen
- 2. Lineare Ortsfilter
- 3. Abstandstransformationen
- 4. Kombination von Bildern

8.1 Punktautonome Grauwertoperationen (I)

Punktautonome Grauwertoperationen

- Eine punktautonome Grauwertoperation formt die Grauwerte d(x,y) eines Eingangsbildes durch Anwendung einer Funktion f(d) in die Grauwerte des Ausgangsbildes um.
- Die Funktion f(d) wird als *Transfercharakteristik* (TC) bezeichnet. TC lässt sich als Tabelle (d_i,g_i) , $i=0,\ldots,d_{max}$ repräsentieren.
- Das Histogramm h(d) des Eingangsbildes wird durch die Funktion f(d) in das Histogramm h(g) transformiert:

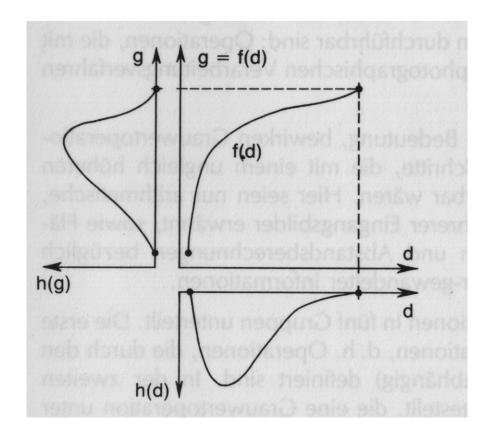
$$h(g) = \sum_{d=0}^{d_{max}} a(d,g) \cdot h(d)$$

mit

$$a(d,g) = \begin{cases} 1 & \text{für g = f(d)} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

8.1 Punktautonome Grauwertoperationen (II)

Einfluss der TC f(d) auf das Histogramm h(d)



Zusammenhang von h(d), f(d) und h(g)

8.1 TC Generierung (I)

Frage

Wie wird die Tabelle der TC mit Werten gefüllt?

Lösungsansatz

- □ Vorgabe einiger weniger Grauwertpaare (d_i,g_i)
- Berechnung der übrigen Grauwertpaare der TC durch Interpolation

Lineare Transfercharakteristika

Für jedes lineare Segment der TC Eingabe zweier Wertepaare

$$TC(d_i,g_i,d_{i+1},g_{i+1})$$

Aufstellen der Geradengleichung

$$f(d) = g_i + \frac{(g_{i+1} - g_i)}{(d_{i+1} - d_i)} \cdot (d - d_i)$$

- \Box Einsetzen aller Werte d, $d_i \le d \le d_{i+1}$ liefert die fehlenden g-Werte
- Die Steigung der Geraden steuert den Grad der Grauwertdehnung bzw. stauchung und damit den Kontrast des Ausgangsbildes.

8.1 TC Generierung (II)

Beispiel

- □ Drei lineare TC Segmente:
 - TC(0,0,100,20): Steigung = 0.2
 - TC(100,20,200,100): Steigung = 0.8
 - TC(200,100,255,100): Steigung = 0
- □ TC Tabelle

0	0
1	0
100	20
101	21
200	100
255	100

8.1 Äquidensitenbildung (I)

Äquidensiten

- Eine Äquidensite ist eine Menge benachbarter Pixel eines Bildes, die denselben Grauwert besitzen.
- Äquidensitenbildung ist z.B. nützlich für die Elimination von Rauschen in Rasterbildern oder für die Reduktion der Anzahl ihrer Grauwertstufen.

TC zur Äquidensitenbildung

- □ Man benutzt eine TC der Form (d_i, g_i, d_{i+1}, g_i) , d. h. man setzt $g_{i+1} = g_i$.
 - ⇒ bildet den Grauwertbereich [d_i,d_{i+1}] auf den Grauwert g_i ab
- Annahme: benachbarte Pixel des Eingangsbildes besitzen ähnliche Grauwerte
- Dann wird benachbarten Pixeln des Ausgangsbildes i. A. derselbe Grauwert zugeordnet (Äquidensiten).

8.1 Äquidensitenbildung (II)

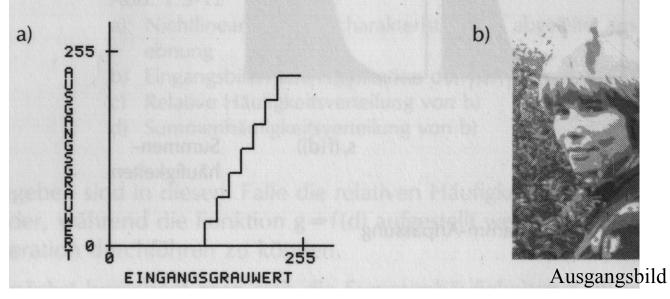
Beispiel 1

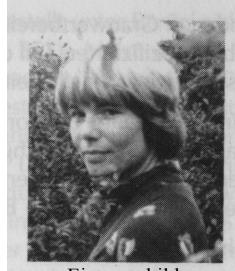
- □ Gegeben sei ein Eingangsbild mit den Grauwerten 0, . . ., 255.
- Gesucht ist ein Ausgangsbild mit einer reduzierten Anzahl von Grauwertstufen:

TC(0, 0, 126, 0) --> 0
TC(127,12,127,12) --> 12
TC(128,32,143,32) --> 32
...

TC(208,192,223,192) --> 192

TC(224,224,255,224) --> 224



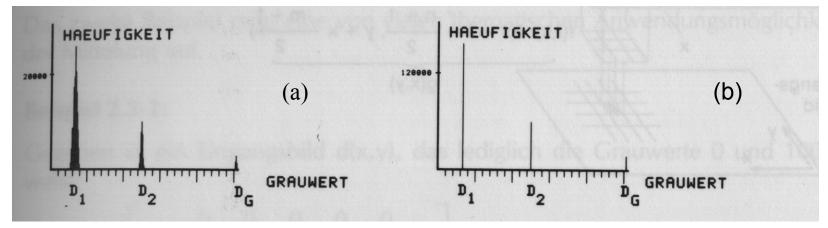


Eingangsbild

8.1 Äquidensitenbildung (III)

Beispiel 2

- Gegeben sei eine Vorlage (z.B. Karte) mit den Grauwertstufen D_i, i = 1, . . ., G, und dem Histogramm (b).
- Aufgrund von Rauscheffekten bei der Datenerfassung erhält man aber ein Eingangsbild mit dem Histogramm (a).



Mit Hilfe einer geeigneten TC lässt sich das Rauschen entfernen, d.h. ein Ausgangsbild mit dem erwarteten Histogramm erhalten:

$$TC(0,D_1,(D_1+D_2)/2,D_1)$$
 . . . $TC((D_{i-1}+D_i)/2,D_i,(D_i+D_{i+1})/2,D_i)$. . . $TC((D_{G-1}+D_G)/2,D_{G},255,D_G)$

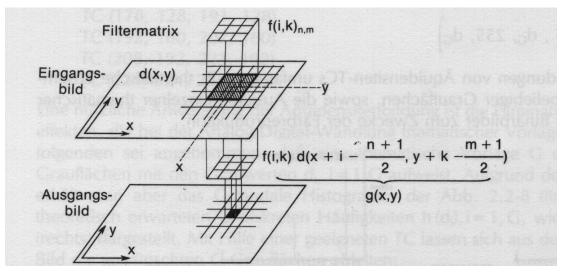
8.2 Lineare Ortsfilterungen (I)

Definition

Eine *lineare Ortsfilterung* (*Faltung*) ist eine Funktion g(x,y), die ein Eingangsbild d(x,y) folgendermassen transformiert:

$$g(x,y) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{k=1}^{m} f(i,k) \cdot d\left(x+i-\frac{n+1}{2}, y+k-\frac{m+1}{2}\right) + konst$$

- Die Koeffizienten f(i,k) werden als *Filterkoeffizienten* bezeichnet und bestimmen den Typ der Filterung. Die Matrix der f(i,k), $1 \le i \le n$, $1 \le k \le m$, ist die *Filtermatrix*.
- Die Werte n und m sind meist ungerade, sodass die Filtermatrix über (x,y) zentriert ist.



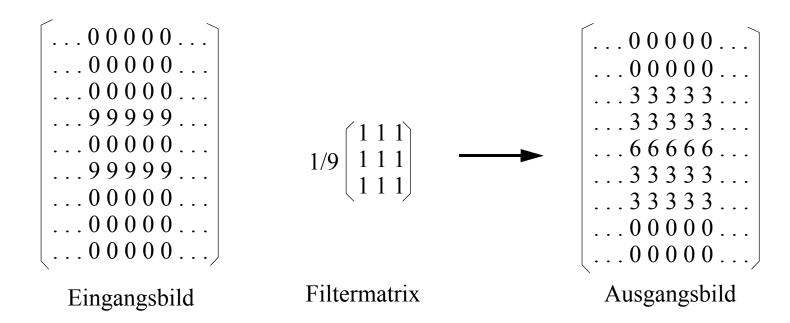
Lineare Ortsfilterung mit n = m = 3

8.2 Lineare Ortsfilterungen (II) Mittelungen

Mittelungen

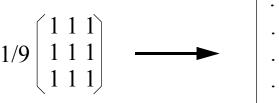
- □ Mit den Filterkoeffizienten f(i,k) = 1/nm weist man jedem Pixel den Mittelwert der Grauwerte in seiner nm-Umgebung zu.
- □ Bei Mittelungen gilt *konst* = 0.

Beispiel 1

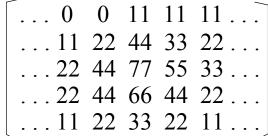


8.2 Lineare Ortsfilterungen (III)

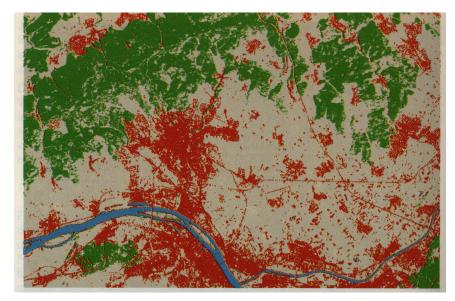
Beispiel 2



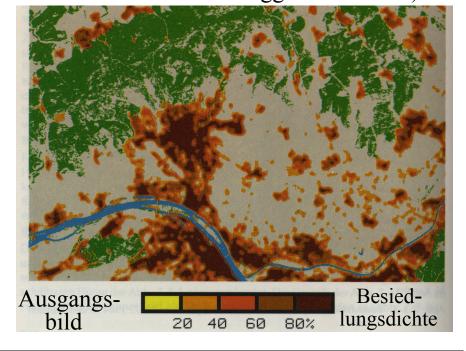
Filtermatrix



Ausgangsbild (Besiedlungsdichte in 3x3 Agglomerationen)



Eingangsbild (rot = besiedelt)



8.2 Lineare Ortsfilterungen (IV)

Medianfilterung

- Die nxm-Umgebung des Eingangspixels d(x,y) wird nicht gemittelt, sondern es wird der Median berechnet und als g(x,y) gewählt.
- Das Ausgangsbild ist nicht so unscharf wie das bei der Mittelung entstehende, da "Ausreisser" bei den d(x,y) nicht so stark ins Gewicht fallen.
- Die Medianfilterung wird verwendet, um "Störpixel" in thematischen Karten zu beseitigen und sie damit übersichtlicher zu machen.

Gradientenfilterungen

- □ Eine Gradientenfilterung ist eine Filterung, deren Filterkoeffizienten f(i,k) so gewählt werden, dass homogene Grauwertbereiche einen Wert ≈ 0 erhalten, während an Grauwertsprüngen Werte >> 0 oder << 0 auftreten.</p>
- □ Bei Gradientenfilterungen setzt man (falls d_{max} = 255) *konst* = 127.
- Gradientenfilterungen können dazu verwendet werden, ein Bild in Segmente mit homogenen Grauwerten zu zerlegen. Dies ist ein Schritt bei der Vektorisierung von Rasterbildern, d.h. der Umwandlung eines Rasterbilds in ein Vektorbild.

8.2 Lineare Ortsfilterungen (V)

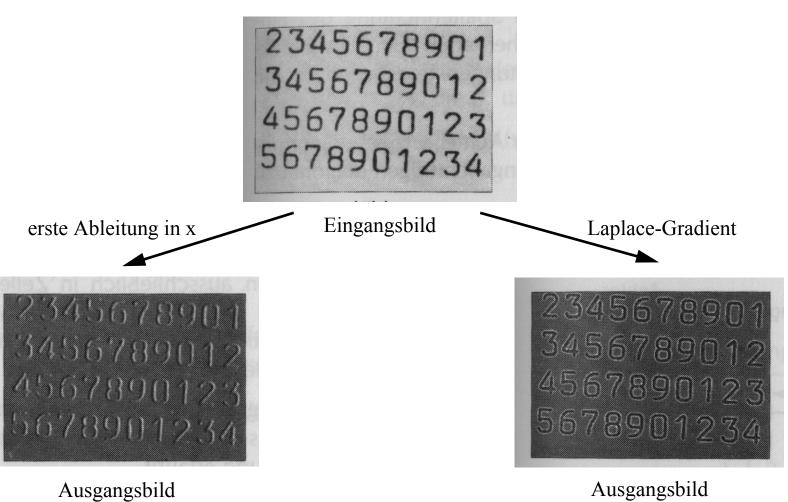
Verschiedene Gradientenfilterungen

- Die Filtermatrix $f(i,k)_{1,2} = (-1 + 1)$ liefert eine Approximation der *ersten partiellen* Ableitung in x, $\delta d(x,y)/\delta x$.
- Eine Approximation der Summe der zweiten partiellen Ableitungen liefert der Laplace-Gradient

$$f(i,k)_{3,3} = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

8.2 Lineare Ortsfilterungen (VI)

Beispiele



8.3 Abstandstransformationen (I)

Motivation

- "Wie gut ist die Anbindung eines Gebiets an den öffentlichen Verkehr?"
- Erstelle eine Karte, die für jeden Ort den Abstand zum nächstgelegenen Bahnhof darstellt.

Gegeben

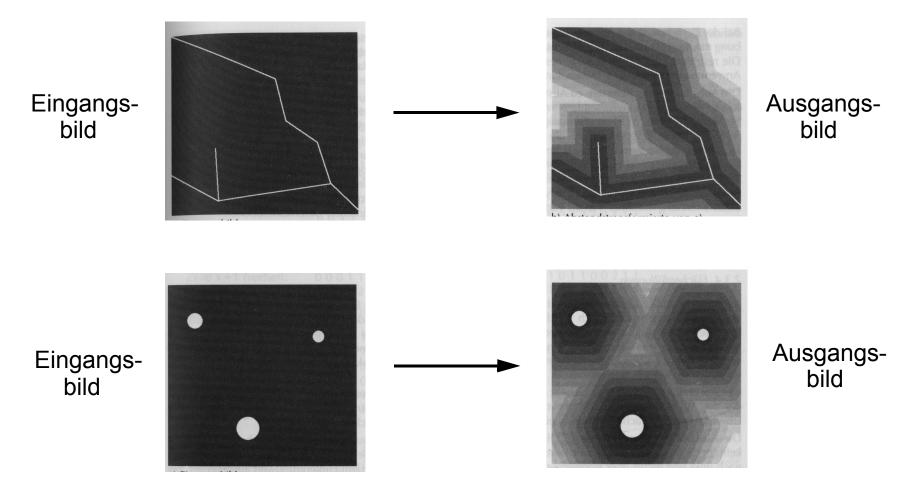
- Ein Eingangsbild, das ein Zielobjekt darstellt (nicht unbedingt zusammenhängend)
- Eine Distanzfunktion für ein Paar von Pixeln

Gesucht

 Das Ausgangsbild, das jedem Pixel den Grauwert zuordnet, der seiner Distanz zum nächsten Pixel des Zielobjekts entspricht

8.3 Abstandstransformationen (II)

Beispiele



8.3 Algorithmen (I)

Naiver Algorithmus

- □ Durchlaufe alle Pixel (x,y) des Rasterbildes und tue das folgende:
 - Bestimme f
 ür jedes andere Pixel (a,b) die Distanz dist((x,y),(a,b)).
 - Falls (a,b) zum Zielobjekt gehört und dist bisher minimal ist, setze den Grauwert von (x,y) auf dist.
- Dieser Algorithmus besitzt eine Laufzeit von O(NM)².

Idee zur Verbesserung

- Alle Pixel des Zielobjekts besitzen die Distanz 0.
- Wenn die minimale Distanz aller Pixel, die von einem Pixel p die Distanz 1 besitzen d ist, dann besitzt p die Distanz d + 1.

Ablauf des Algorithmus

- Setze f
 ür alle Pixel des Zielobjekts den Grauwert auf 0.
- □ Durchlaufe alle Pixel (x,y) des Rasterbildes und tue das folgende:

Sammle die Grauwerte d aller k Pixel, die von (x,y) die Distanz 1 besitzen;

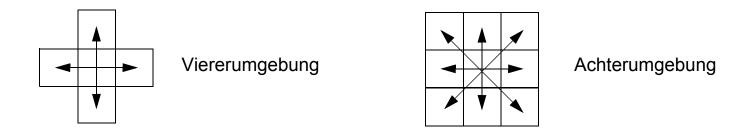
Bestimme das Minimum Min von $\{d(x,y), d(x_1,y_1)+1, \ldots, d(x_k,y_k)+1\}$;

Setze den Grauwert von (x,y) auf Min;

8.3 Umgebungen

Umgebungen

- Zu definieren ist die Umgebung eines Pixels p, d.h. die Menge aller Pixel, die eine Distanz von 1 zu p besitzen.
- Die Viererumgebung eines Pixels (x,y) besteht aus den Pixeln (x,y+1), (x,y-1), (x-1,y) und (x+1,y).
- Die Achterumgebung eines Pixels (x,y) besteht aus den vier Pixeln der Viererumgebung und zusätzlich den vier Pixeln (x+1,y+1), (x+1,y-1), (x-1,y-1) und (x-1,y+1).



Notation

Die Pixel p, p_1 bzw. p_2 besitzen die Koordinaten (x,y), (x_1,y_1) bzw. (x_2,y_2) .

8.3 Distanzfunktionen

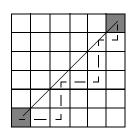
Distanzfunktionen

Die gebräuchlichste Distanzfunktion ist die Euklidische Distanz D_e :

$$D_e(p_1, p_2) = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

□ Die *Viererdistanz* ist die Distanz, die durch Viererumgebungen induziert wird:

$$D_4(p_1, p_2) = |x_1 - x_2| + |y_1 - y_2|$$

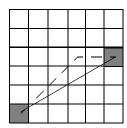


$$D_4 = 10$$
 $D_6 = 50^{1/2}$

$$D_e \le D_4 \le \sqrt{2} \cdot D_e$$

□ Die *Achterdistanz* ist die Distanz, die durch Achterumgebungen induziert wird:

$$D_8(p_1, p_2) = max\{|x_1 - x_2|, |y_1 - y_2|\}$$



$$D_8 = 5$$
 $D_e = 34^{1/2}$

$$\frac{D_e}{\sqrt{2}} \le D_8 \le D_e$$

8.3 Algorithmen (II)

PROCEDURE Abstandstransformation (Eingangsbild, Distanz)

- (1) FOR ALL Pixel (x,y) aus Eingangsbild DO IF (x,y) gehört zum Zielobjekt THEN d(x,y):= 0 ELSE d(x,y):= MAXDIST END FOR;
- (2) FOR ALL Pixel (x,y) aus Eingangsbild von links oben nach rechts unten DO Sammle die Grauwerte d aller k Pixel, die von (x,y) die Distanz 1 besitzen; Bestimme das Minimum Min von $\{d(x,y), d(x_1,y_1)+1, \ldots, d(x_k,y_k)+1\}$; d(x,y) := Min;
- (3) FOR ALL Pixel (x,y) aus Eingangsbild von rechts unten nach links oben DO Sammle die Grauwerte d aller k Pixel, die von (x,y) die Distanz 1 besitzen; Bestimme das Minimum Min von $\{d(x,y), d(x_1,y_1)+1, \ldots, d(x_k,y_k)+1\}$; d(x,y) := Min;

8.3 Algorithmen (III)

Beispiel

2	3	5	2	4
2	4	7	1	1
6	7	1	2	3
3	1	3	6	5
1	2	7	4	5

Eingangsbild

8	8	8	1	1
8	8	1	0	0
8	1	0	1	1
1	0	1	2	2
0	1	2	3	3

Zwischenergebnis nach (2)

8	8	8	8	8
8	8	8	0	0
8	8	0	8	8
8	0	8	8	8
0	8	8	8	8

Zwischenergebnis nach (1)

4	3	2	1	1
3	2	1	0	0
2	1	0	1	1
1	0	1	2	2
0	1	2	3	3

Endergebnis nach (3)

Distanz = Viererdistanz

8.4 Kombination von Bildern (I)

Definition

□ Eine *Kombination von k Eingangsbildern* ist eine Funktion

$$g(x, y) = f(d_1(x, y), d_2(x, y), ..., d_k(x, y))$$

□ Von praktischer Bedeutung sind arithmetische und logische Operationen f.

Summenbildung

- \Box Zur Summenbildung von k thematischen Rasterbildern werden die Grauwerte mit Hilfe von Funktionen TC_1, \ldots, TC_k geeignet gewichtet.
- □ Die *Summenbildung* von k Bildern mit Pixeln $d_i(x,y)$, $1 \le i \le k$, ist also eine Funktion

$$g(x,y) = \sum_{i=1}^{k} TC_i(d_i(x,y))$$

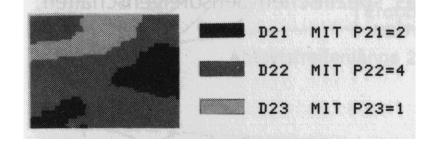
Liegen nach Anwendung dieser Funktion der minimale (g_{min}) oder der maximale (g_{max}) Grauwert ausserhalb des Intervalls $[0, \ldots, d_{max}]$, so muss g(x,y) mittels der $TC(g_{min}, 0, g_{max}, d_{max})$ transformiert werden.

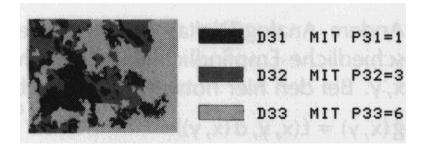
8.4 Kombination von Bildern (II)

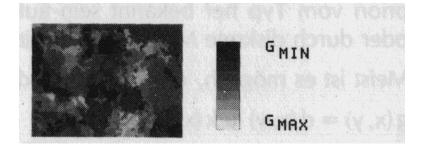
Beispiel

- Gegeben sind k = 3 Eingangsbilder mit Grauwerten im Intervall [1, 2, 3], z.B. derzeitige Flächennutzung, Bodenqualität, Topographie.
- Ausgangsbild: Eignung des Gebiets für einen gegebenen Planungszweck
- Die Funktionen TC_i (thematische Gewichte) sind folgendermassen definiert: TC_1 (1,1,2,5,3,2), TC_2 (1,2,2,4,3,1), TC_3 (1,1,2,3,3,6)
- $g_{min} = 3$ (sehr schlechte Eignung), $g_{max} = 15$ (sehr gute Eignung)









8.4 Kombination von Bildern (III)

Differenzbildung

- Die Differenzbildung zweier Bilder dient der Erkennung von Änderungen des Bildinhalts zeitlich versetzter, aber lageidentischer Aufnahmen.
- □ Die *Differenzbildung* zweier Eingangsbilder ist definiert als

$$g(x, y) = d_1(x, y) - d_2(x, y) + \frac{d_{max}}{2}$$

- Nulldifferenzen erhalten den Wert $d_{max}/2$, positive bzw. negative Differenzen erhalten Grauwerte > $d_{max}/2$ bzw. < $d_{max}/2$.
- $g_{min} = -d_{max}/2, g_{max} = 3 d_{max}/2$
- Durch Anwendung der folgenden TC (bei d_{max} = 255) erhält man ein Ausgangsbild im Grauwertbereich [0, . . ., 255]:

TC(-128,0,0,0)

TC(0,0,255,255)

TC(255,255,382,255)

8.4 Kombination von Bildern (IV)

Logische Operationen

 Logische Operationen sind nur für binäre Eingangsbilder möglich, d.h. für Rasterbilder mit den beiden Grauwerten 0 (= FALSE) und 1 (= TRUE):

$$g(x, y) = d_1(x, y) \text{ OP } d_2(x, y)$$

- OP ist eine der logischen Operationen
 - AND (a AND b = 1 nur wenn a=1 und b=1)
 - OR (a OR b = 1 wenn mindestens einer der Eingangswerte =1)
 - XOR (a XOR b = 1 wenn genau einer der Eingangswerte =1)

Einblendungen

 Die Einblendung von Texturen o.ä. in ein Rasterbild erfolgt mit Hilfe der Operation OR:

$$g(x, y) = d(x, y) \text{ OR } Textur(x, y)$$

8.4 Kombination von Bildern (V)

Beispiel

- Gegeben sind k = 3 Eingangsbilder mit Grauwerten im Intervall [1, 2, 3], z.B. Flächennutzung, Bodenqualität, Topographie.
- Es sollen nur die jeweiligen Grauwerte mit dem höchsten Gewicht betrachtet werden (optimale Werte). Gesucht sind die Regionen, die in jedem Bild (d.h. nach jedem Thema) den optimalen Wert besitzen.
- Die Eingangsbilder werden mit Hilfe der TC_i in binäre Bilder transformiert: $TC_1/TC_2(1,0,2,1,3,0)$ für das erste und für das zweite Bild $TC_3(1,0,2,0,3,1)$ für das dritte Bild
- □ Die drei binären Bilder d_i(x,y) werden folgendermassen kombiniert:

$$g(x, y) = d_1(x, y) \text{ AND } d_2(x, y) \text{ AND } d_3(x, y)$$



