

### Plan Curs 7 – Morfologie matematică

- 7.1. Introducere
- 7.2. Operații morfologice pentru imagini binare
- 7.3. Operații morfologice pentru niveluri de gri
- 7.4. Operații morfologice vectoriale

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

- 4

### 7.1. Introducere

Fehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologia matematică

o altă abordare, prelucrarea imaginii în acest caz înseamnă modificarea formei spațiale sau a structurii **obiectelor** dintr-o imagine.

- → morphos = formă logos = ştiinţă
- pixelii din imagine (valori + coordonate) vor fi priviţi ca fiind structuraţi în *mulţimi* (partiţii, forme, ...)
- modificarea formei obiectelor nu va fi o operație de filtrare în sensul descris anterior (ponderare a vecinilor), ci mai degrabă rezultatul comparației formelor din imagine (=interacțiunii, aplicării de reguli) cu o anumită formă prestabilită,

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

3

### Morfologia matematică

punctul curent (originea)

forma prestabilită = element structurant: o mulţime geometrică, aleasă arbitrar sau impusă (cunoscută a priori) a cărei formă geometrică determină modul de prelucrare al imaginii.

- → comparația se va reduce la operații clasice pe mulțimi (incluziune, intersecție, reuniune,...) aplicate între mulțimea imagine și mulțimea element structurant,
- → astfel, rezultatul unei operații morfologice va fi tot o mulțime.

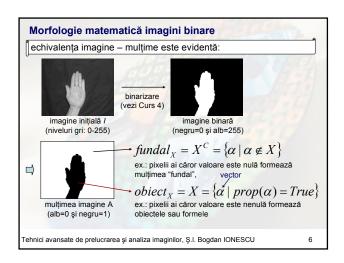
elementul structurant este echivalentul vecinătății folosite în cazul operațiilor de filtrare de vecinătate, astfel:

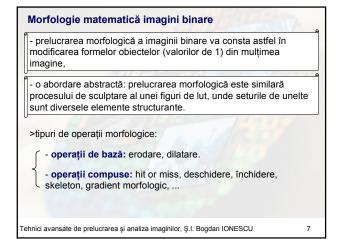


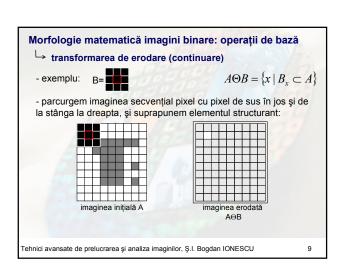
Fehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

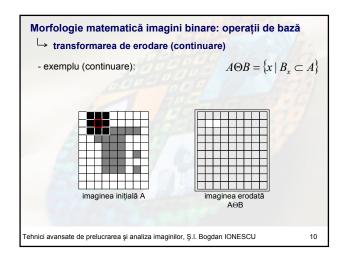
7.2. Operații morfologice pentru imagini binare

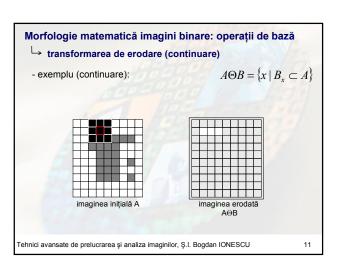
ehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

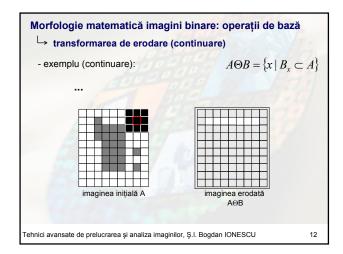


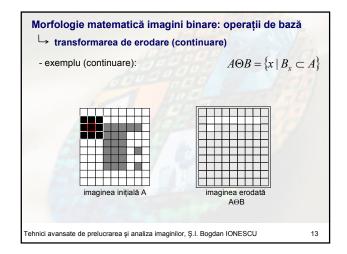


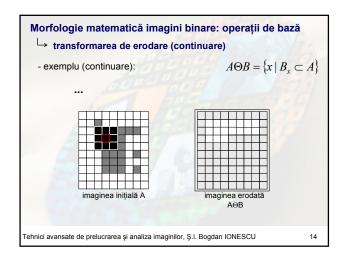


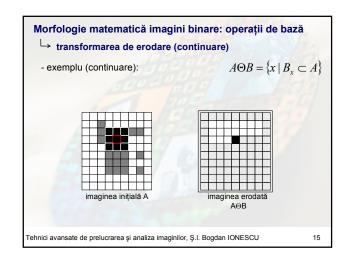


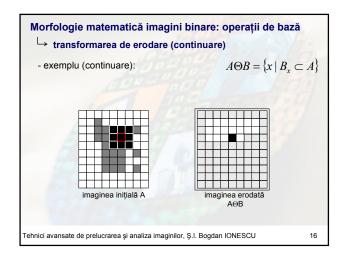


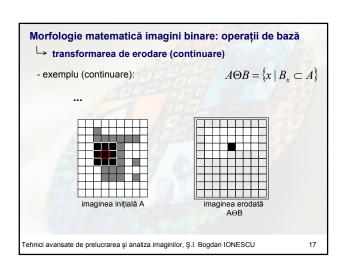


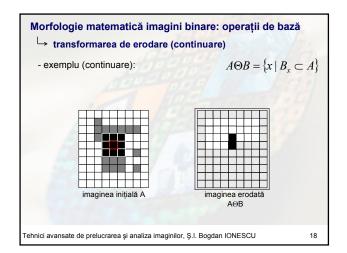


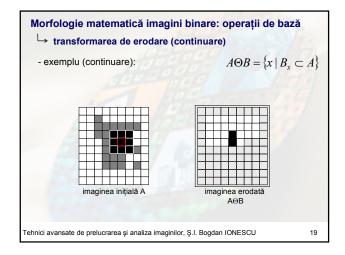


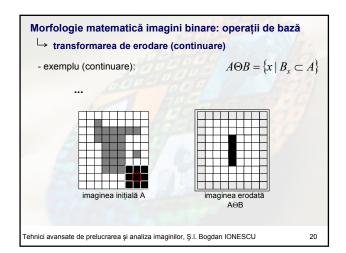


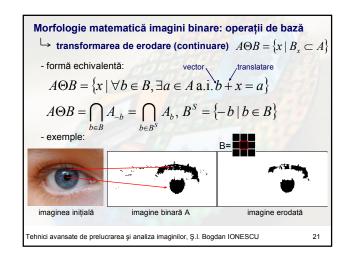


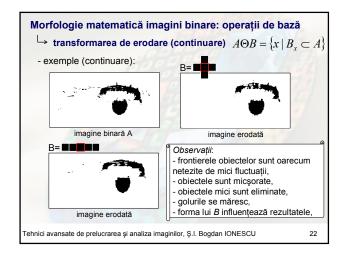


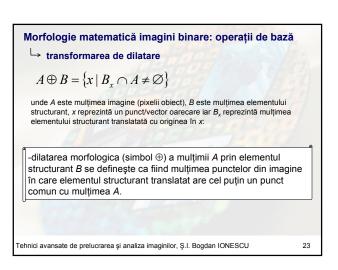


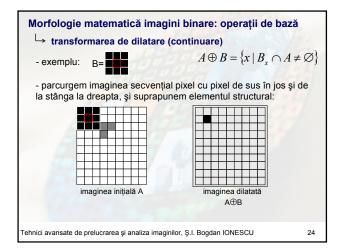


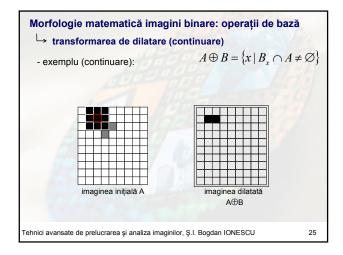


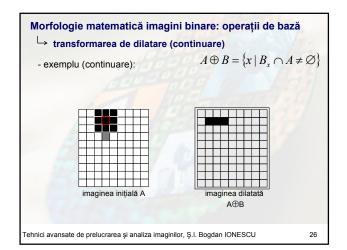


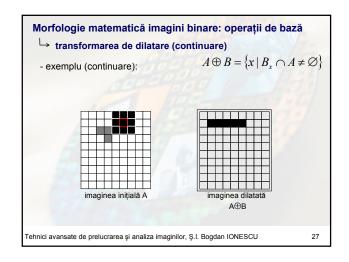


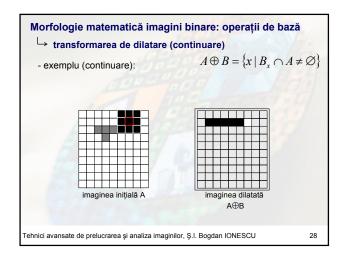


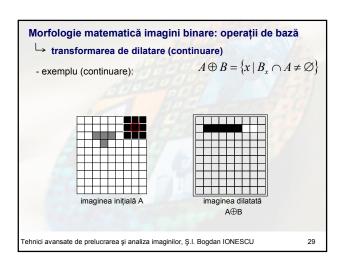


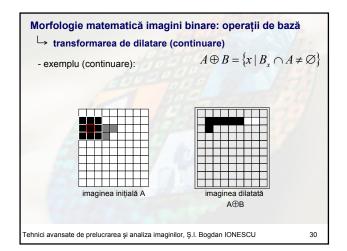


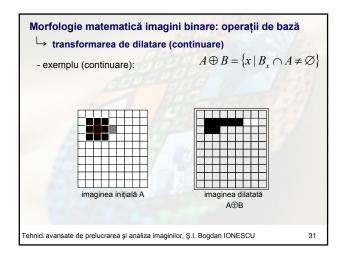


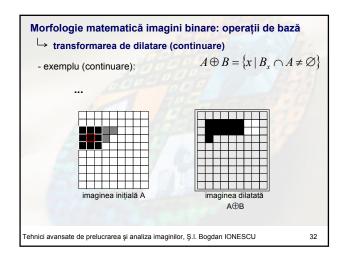


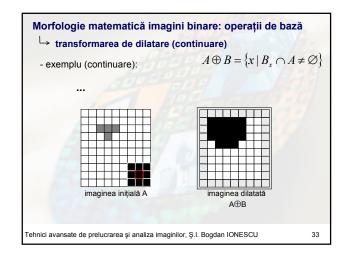


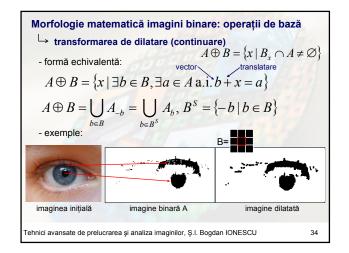


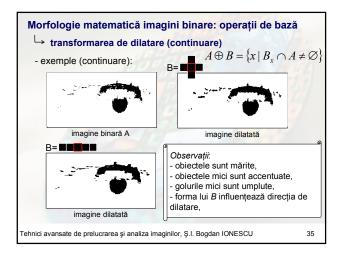












### Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

→ proprietăți erodare şi dilatare

- erodarea și dilatarea nu sunt *inversabile* și nu sunt *inversa* una alteia.

- sunt duale în raport cu operația de complementare (°):

$$A^{C} = \{ \alpha \mid \alpha \notin A \}$$

$$\{ (A \ominus B)^{C} = A^{C} \ominus B \}$$

$$\{ (A \ominus B)^{C} = A^{C} \ominus B \}$$

- efectele unei transformări asupra obiectelor/formelor sunt efectele dualei sale asupra fundalului (mulţimii duale obiectelor).

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

proprietăți erodare și dilatare (continuare)

- invarianță la translație:

$$A_{t} = \{\alpha + t \mid \alpha \in A\}$$

$$\begin{cases} A_{t} \oplus B = (A \oplus B)_{t} \\ A_{t} \Theta B = (A \ominus B)_{t} \end{cases}$$

$$\begin{cases} A \oplus B_{t} = (A \ominus B)_{-t} \\ A \ominus B_{t} = (A \ominus B)_{-t} \end{cases}$$

- invarianță la scalare:

$$\begin{cases} \frac{1}{\lambda} (\lambda A \oplus B) = A \oplus \frac{1}{\lambda} B \\ \frac{1}{\lambda} (\lambda A \Theta B) = A \Theta \frac{1}{\lambda} B \end{cases}$$

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

proprietăți erodare și dilatare (continuare)

- monotonie:

- sunt transformări crescătoare față de mulțimea de prelucrat:

$$A_1 \subset A_2, \quad A_1 \oplus B \subset A_2 \oplus B$$
  
 $A_1 \ominus B \subset A_2 \ominus B$ 

- dilatarea este crescătoare față de elementul structurant:

$$B_1 \subset B_2$$
,  $A \oplus B_1 \subset A \oplus B_2$ 

- erodarea este descrescătoare față de elementul structurant:

$$B_1 \subset B_2$$
,  $A \Theta B_2 \subset A \Theta B_1$ 

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

proprietăți erodare și dilatare (continuare)

- extensivitate:

- în general dilatarea este extensivă:

$$A \subset A \oplus B$$

- în general erodarea este anti-extensivă:

$$A \Theta B \subset A$$

 condiția suficientă pentru ca erodarea să fie anti-extensivă şi dilatarea să fie extensivă este ca elementul structurant să îşi conțină originea (nu este însă şi o condiție necesară).





etc.

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

39

### Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

proprietăți erodare și dilatare (continuare)

- asociativitate ??

$$A \oplus (B \oplus C) = (A \oplus B) \oplus C^{S}$$
$$C^{S} = \{-\alpha \mid \alpha \in C\}$$

$$(A \Theta B) \Theta C = A \Theta (B \oplus C)$$

- distributive față de operațiile clasice cu mulțimi:

$$(A \cup B) \oplus C = (A \oplus C) \cup (B \oplus C)$$
$$A \oplus (B \cup C) = (A \oplus B) \cup (A \oplus C)$$

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

Morfologie matematică imagini binare: operații de bază

proprietăți erodare și dilatare (continuare)

- distributive față de operațiile clasice cu mulțimi (continuare):

$$A \oplus (B \cap C) \subset (A \oplus B) \cap (A \oplus C)$$

$$(B \cap C) \oplus A \subset (B \oplus A) \cap (C \oplus A)$$

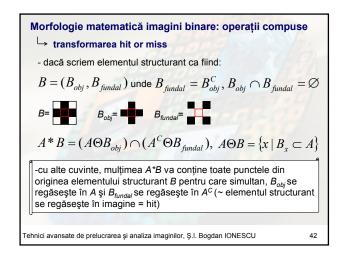
$$A\Theta(B \cup C) = (A\Theta B) \cap (A\Theta C)$$

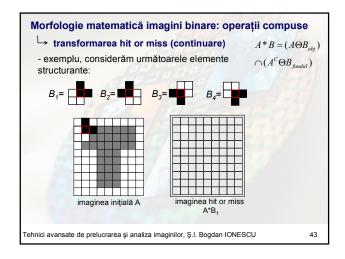
$$(A \cap B)\Theta C = (A\Theta C) \cap (B\Theta C)$$

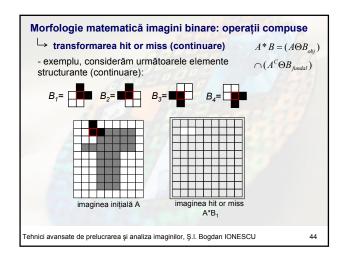
$$A\Theta(B\cap C)\supset (A\Theta B)\cup (A\Theta C)$$

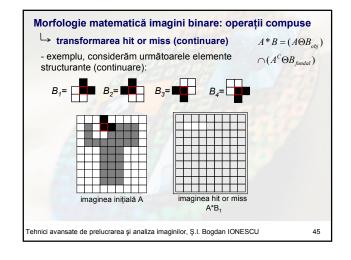
$$(B \cap C)\Theta A \supset (B\Theta A) \cap (C\Theta A)$$

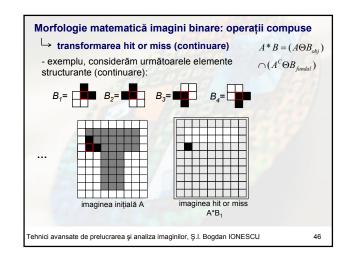
Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

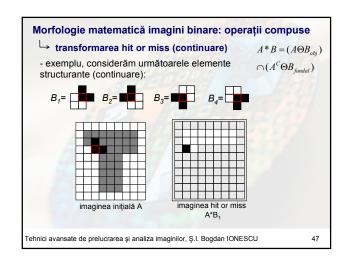


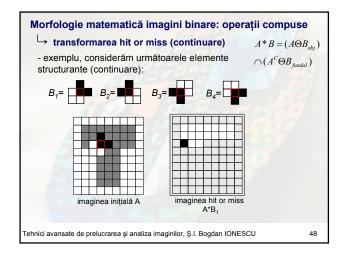


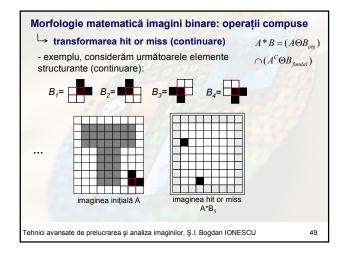


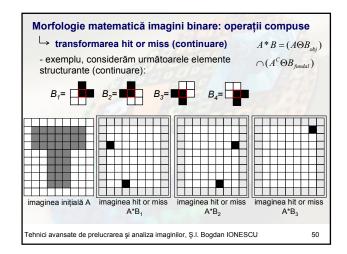


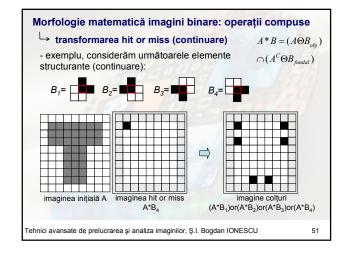


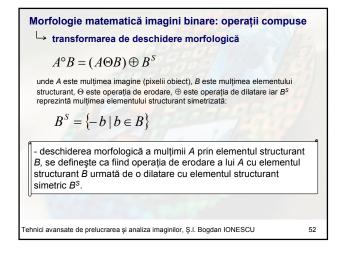


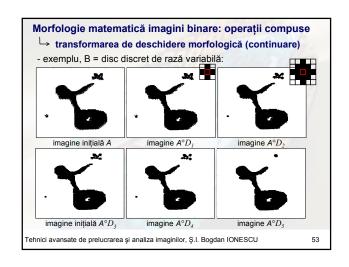


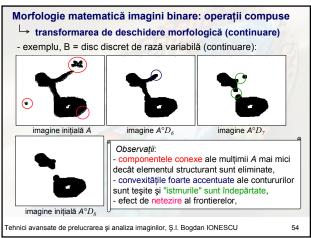


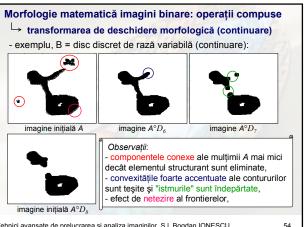


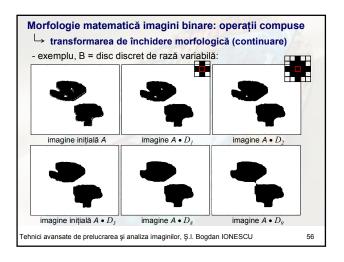


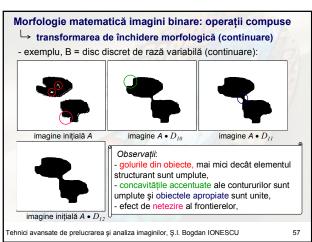












Morfologie matematică imagini binare: operații compuse

unde A este mulțimea imagine (pixelii obiect), B este mulțimea elementului structurant,  $\Theta$  este operația de erodare,  $\oplus$  este operația de dilatare iar  $B^{S}$ 

- închiderea morfologică a mulțimii A prin elementul structurant B

se definește ca fiind operația de dilatare a lui A cu elementul

structurant B urmată de o erodare cu elementul structurant

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

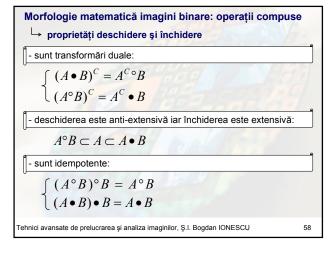
transformarea de închidere morfologică

reprezintă mulțimea elementului structurant simetrizată:

 $A \bullet B = (A \oplus B)\Theta B^{S}$ 

 $B^{S} = \{-b \mid b \in B\}$ 

simetrizat BS



### Morfologie matematică imagini binare: operații compuse → umplerea golurilor (hole filling)

- un defect frecvent în imaginile binare constă în prezența

anumitor goluri în interiorul obiectelor ce ar trebui să fie pline (ex. binarizarea imaginii a fost realizată cu un prag inadaptat),

- unele dintre transformările mofologice menționate anterior permit eliminarea golurilor, totuşi acestea modifică și forma obiectului

→ se caută o strategie dedicată.



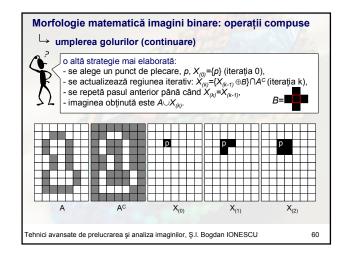
o strategie posibilă:

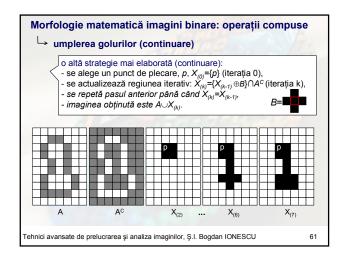
- în imaginea Ac (fundalul devine obiect), folosind un algoritm de tip "flood-fill" se determină toate obiectele conexe,

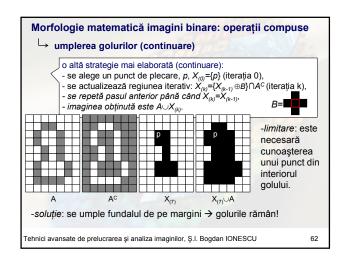
- obiectele de o anumită dimensiune din A<sup>C</sup> sunt copiate în imaginea initială A,

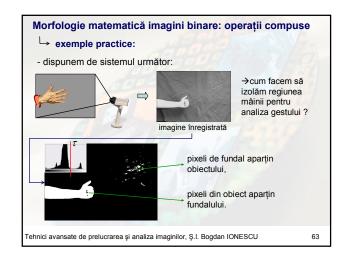
constrângeri: necesar un ordin de măsură al golurilor, merge doar pentru anumite tipuri de imagini (ex. obiect vs. fundal)

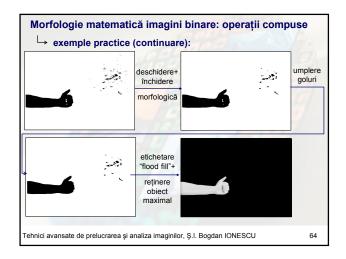
Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

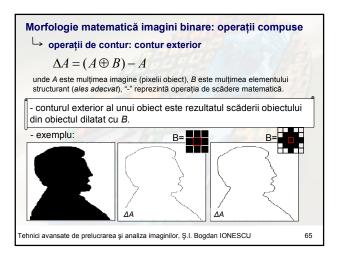


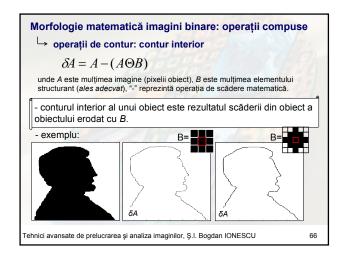


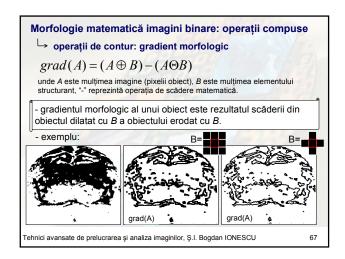


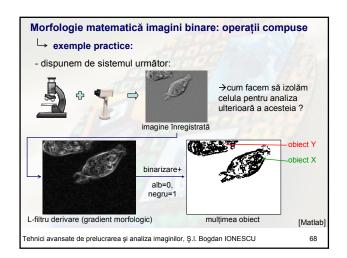


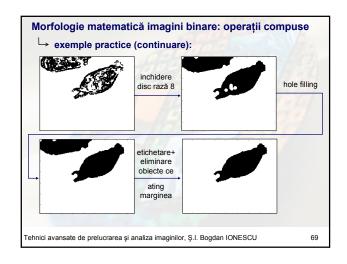


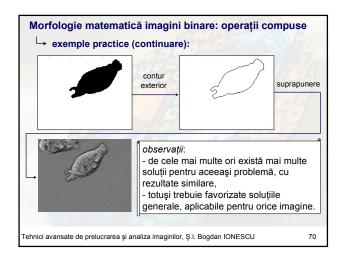




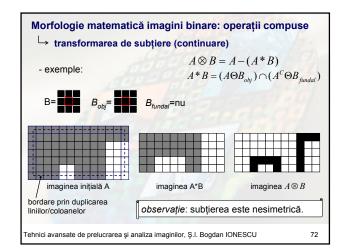


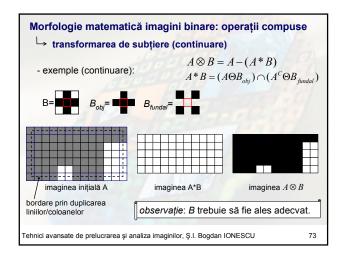


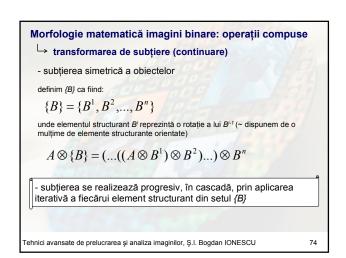


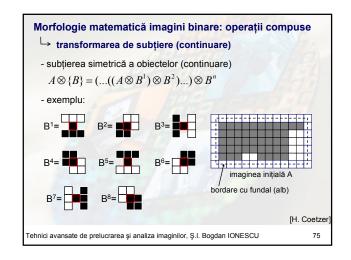


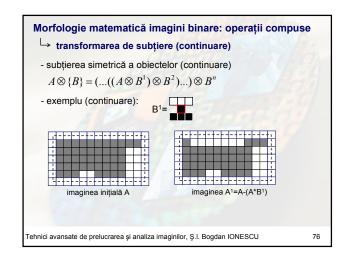
# Morfologie matematică imagini binare: operații compuse transformarea de subțiere (thinning) - ideal, subțierea constă în înlăturarea punctelor obiectelor astfel încât obiectele fără goluri se erodează până la o linie minimă echidistantă față de marginile cele mai apropiate ale obiectului; și un obiect cu goluri se erodează până la un inel minim ce se află la mijlocul distanței dintre gol și marginea cea mai apropiată a obiectului. $A \otimes B = A - (A*B)$ unde A este mulțimea imagine (pixelii obiect), B este mulțimea elementului structurant, \*-" reprezintă operația de scădere matematică iar \*\*" reprezintă transformarea hit or miss. $A \otimes B = A \cap (A*B)^C$ Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

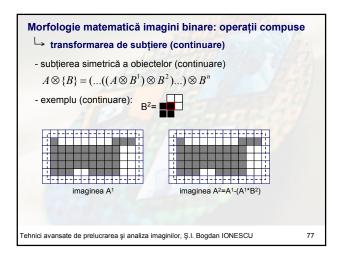


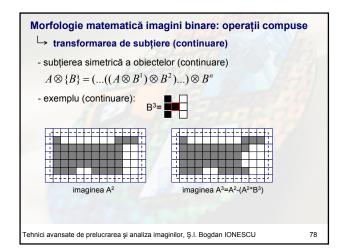


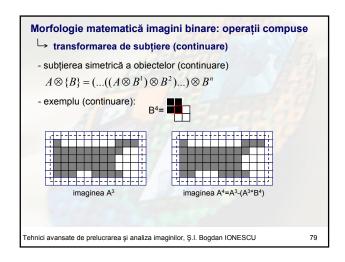


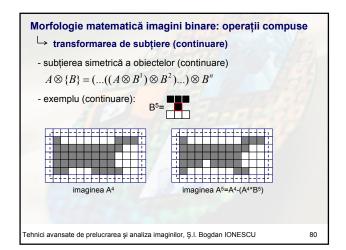


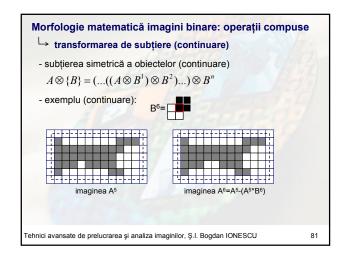


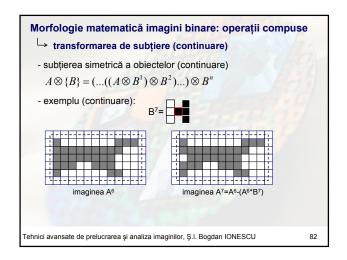


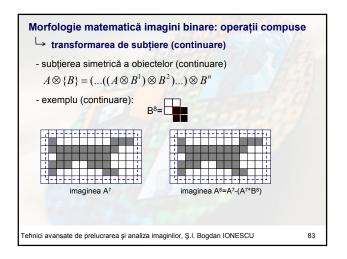


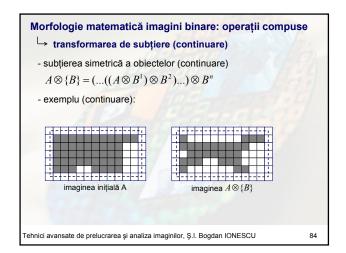


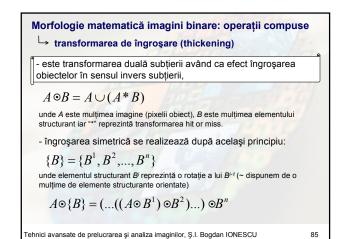


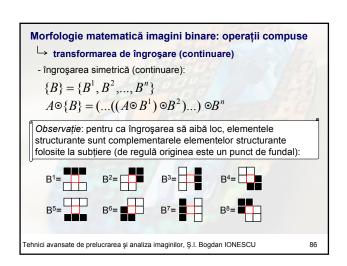


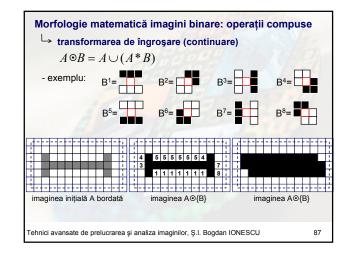


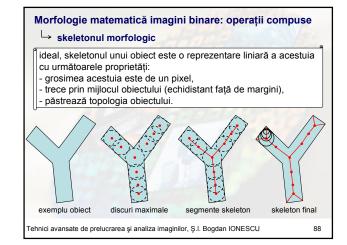


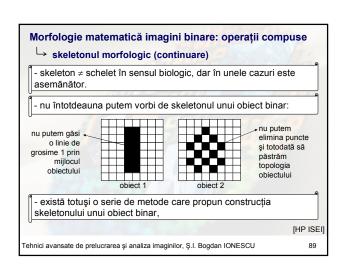












### Morfologie matematică imagini binare: operații compuse

→ skeletonul morfologic (continuare)

dacă notăm cu  $rD_x$ un disc de rază r centrat în x, şi cu  $S_r(x)$  mulțimea centrelor discurilor maximale  $rD_x$  ce sunt conținute în obiectul X și care intersectează marginile obiectului în cel puțin 2 puncte, atunci skeletonul este definit astfel:

$$S(X) = \bigcup_{r>0} S_r(x)$$

$$S(X) = \bigcup_{r>0} \{ (X\Theta rD) - ((X\Theta rD)^{\circ} drD) \}$$

unde  $\Theta$  denotă operația de erodare, "-" reprezintă operația de scădere dintre mulțimi, "o" este operația de deschidere morfologică iar drD este un disc infinitezimal.

$$(X\Theta rD)^{\circ} drD \subset (X\Theta rD)$$

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică imagini binare: operații compuse

→ skeletonul morfologic (continuare)

definit în acest fel, skeletonul este *regenerativ*, obiectul *X* poate fi reconstituit după următoarea relatie:

$$X = \bigcup_{r \to 0} \{ S_r(x) \oplus rD \}$$

r>0 unde ⊕ denotă operatia de dilatare.

- să transpunem în practică:

$$S(X) = \bigcup_{n=0}^{n_{\text{max}}} S_n(x) = \bigcup_{n=0}^{n_{\text{max}}} \{ (X \Theta nB) - ((X \Theta nB)^{\circ}B) \}$$

unde B este elementul structurant disc minim (rază 1),  $(X \odot nB) = (...((X \odot B) \odot B)... \odot B)$ , iar  $n_{max}$  reprezintă ultima iterație pentru care erodarea lui X este diferită de mulțimea vidă (~dimensiunea maximă a discului)

$$X = \bigcup_{n=0}^{n_{\text{max}}} \{ S_n(x) \oplus nB \}$$

[A.K. Jain

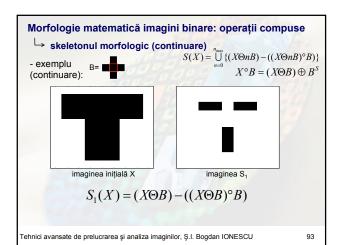
Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

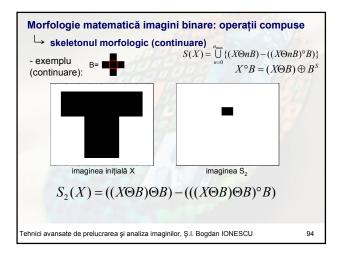
91

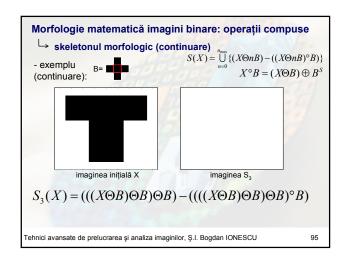
## Morfologie matematică imagini binare: operații compuse $\rightarrow$ skeletonul morfologic (continuare) $S(X) = \bigcup_{n=0}^{n_{max}} \{(X \odot nB) - ((X \odot nB)^{\circ}B)\}$ $X \circ B = (X \odot B) \oplus B^{S}$

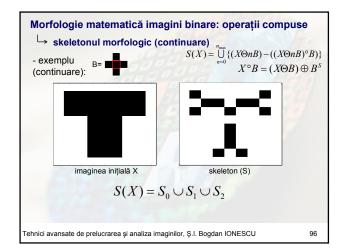
 $S_0(X) = X - (X^{\circ}B)$ 

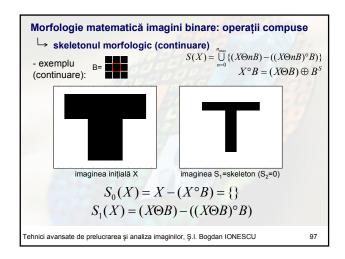
Fehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

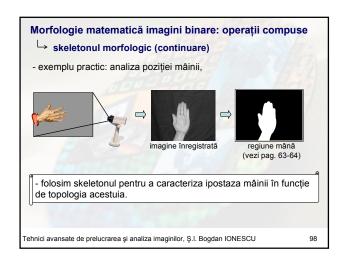


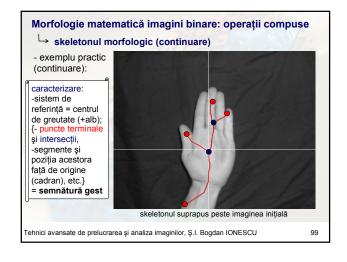


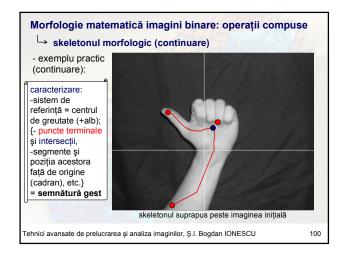


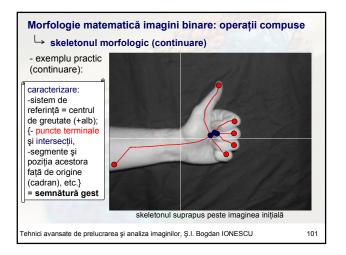












## 7.3. Operații morfologice pentru niveluri de gri

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

operațiile morfologice pot fi extinse și pentru cazul imaginilor cu niveluri de gri, totuși această extensie nu este "evidentă/naturală":

### >ipoteze:

- imaginea conține obiecte cu niveluri de gri distincte față de fundalul imaginii, de asemenea reprezentat cu niveluri de gri,
- obiectele și fundalul sunt considerate a fi relativ uniforme

soluție: imaginea cu niveluri de gri este binarizată și apoi sunt aplicate metodele de morfologie binară, de ce să nu folosim această abordare?

- binarizarea introduce erori semnificative în separarea obiectelor de fundal (vezi exemplul de la pagina 63),

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

[H. Coetzer]

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

soluția matematică: fie A(x,y) imaginea cu niveluri de gri inițială definită pe domeniul  $D_A$  și B(x,y) elementul structurant definit pe domeniul  $D_B$ ,

→ dilatarea pe niveluri de gri

$$(A \oplus B)_{(s,t)} = \max \begin{cases} A(s-x,t-y) + B(x,y) | \\ (s-x,t-y) \in D_A, (x,y) \in D_B \end{cases}$$

cu alte cuvinte, dilatarea imaginii A cu elementul B în punctul curent (s,t) este dată de valoarea maximă a sumei dintre valorile pixelilor imaginii și valorile corespunzătoare din elementul structurant.

dilatare niveluri de gri ~ valoare maximă din vecinătatea elementului structurant considerat, = dacă B=0:

$$(A \oplus B)_{(s,t)} = \max\{A(s-x,t-y) | (x,y) \in D_B\}$$

ehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

dilatarea pe niveluri de gri (continuare)

- din punct de vedere al valorilor, elementul structurant este o funcție similară imaginii, spațial păstrează convenția vecinătăților!

- exemplu caz 1D:

$$(A \oplus B)_{(s)} = \max \{ A(s-x) + B(x) \mid (s-x) \in D_A, (x) \in D_B \}$$



B(x) elementul structurant



- efectul dilatării este similar efectului dilatării binare și anume obiectul se mărește,

ehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

- dilatarea pe niveluri de gri (continuare)
- exemplu imagine:







dilatare disc rază 5 min=38, max=218, val.medie=80



dilatare disc rază 7

- dacă valorile elementului structurant sunt pozitive, atunci imaginea devine mai luminoasă,
- se dilată obiectele, unde un obiect este o zonă din imagine mărginită de valori mai întunecate (ex. de fundal).

ehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

- dilatarea pe niveluri de gri (continuare)
- exemplu imagine (continuare):







dilatare disc rază 1 min=10, max=255, val.medie=138



dilatare disc rază 5 val.medie=171

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

$$(A\Theta B)_{(s,t)} = \min \begin{cases} A(s+x,t+y) - B(x,y) \mid \\ (s+x,t+y) \in D_A, (x,y) \in D_B \end{cases}$$

cu alte cuvinte, erodarea imaginii A cu elementul B în punctul curent (s,t) este dată de valoarea minimă a diferențelor dintre valorile pixelilor imaginii și valorile corespunzătoare din elementul structurant.

erodare niveluri de gri ~ *valoare minimă* din vecinătatea elementului structurant considerat, = dacă *B*=0:

$$(A\Theta B)_{(s,t)} = \min\{A(s+x,t+y) \mid (x,y) \in D_B\}$$

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

erodarea pe niveluri de gri (continuare)

- exemplu imagine:



imagine iniţială min=14, max=218, val.medie=72



erodare disc rază 5 min=14, max=204, val.medie=64



erodare disc rază 7 min=14, max=197, val.medie=61.2

 dacă valorile elementului structurant sunt pozitive, atunci imaginea devine mai întunecată,

- se erodează obiectele, unde un obiect este o zonă din imagine mărginită de valori mai întunecate (ex. de fundal),

Fehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

→ erodarea pe niveluri de gri (continuare)

- exemplu imagine (continuare):



imagine iniţială, val.medie=124.5



erodare disc rază 1, val.medie=111.2



erodare disc rază 5, val.medie=81.2

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

111

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

- cazuri limită, B=0 , imagine binară:

$$(A \oplus B)_{(s,t)} = \max\{A(s-x,t-y) | (x,y) \in D_B\}$$



 $\iff A \oplus B = \{x \mid B_x \cap A \neq \emptyset\}$ 

unde B=

returnează valoarea maximă din vecinătatea lui B, şi anume 1 dacă vecinătatea atinge obiectul din imagine

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru niveluri de gri

dilatarea și erodarea pe niveluri de gri (continuare)

- cazuri limită, B=0 , imagine binară:

$$(A\Theta B)_{(s,t)} = \min\{A(s+x,t+y) \mid (x,y) \in D_B\}$$

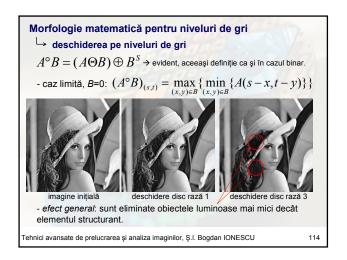


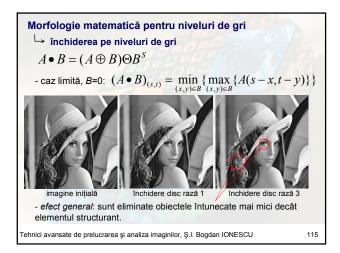
 $\iff A\Theta B = \{x \mid B_x \subset A\}$ 

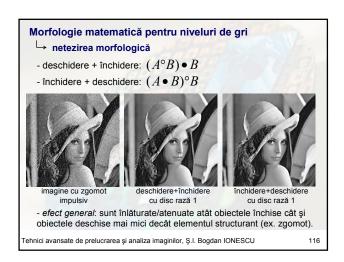
unde B=

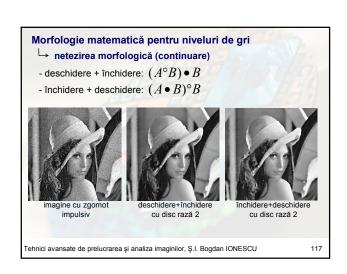
returnează valoarea minimă din vecinătatea lui B, şi anume 0 dacă vecinătatea nu este inclusă total în obiectul din imagine

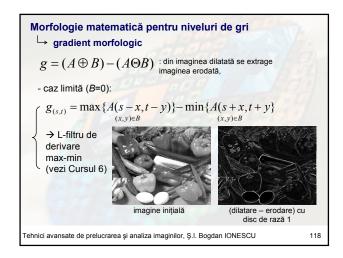
Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

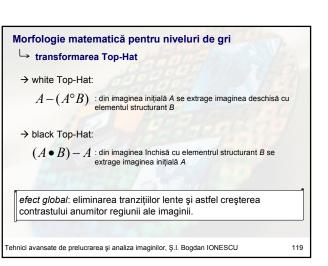


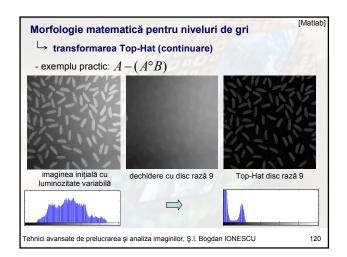


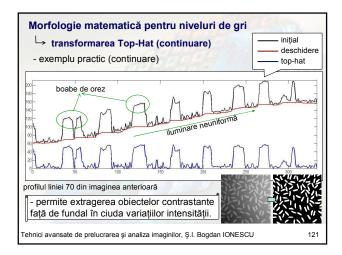




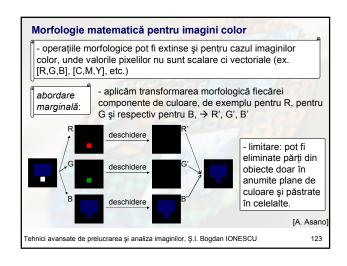












### Morfologie matematică pentru imagini color - folosim principiul morfologiei pe niveluri de gri unde abordare operațiile erau definite ca maxime și minime pe vectorială: mulțimi, ceea ce corespunde la limită cazului binar. - acest lucru este posibil doar dacă putem defini conceptul de maxim şi minim pentru orice submulțime a spațiului vectorial considerat. - o anumită relație "≤" introduce o ordonare totală sau parțială a multimii X dacă: $\forall x \in X, x \leq x$ (reflexivitate) $\forall x, y \in X, x = y \operatorname{daca} x \le y, y \le x$ (anti-simetrie) $\forall x, y, z \in X, x \le z \text{ daca } x \le y, y \le z \text{ (tranzitivitate)}$ Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

Morfologie matematică pentru imagini color
câteva definiții:

- mulțimea X este semi-ordonată dacă ordonarea este definită
doar pentru anumite perechi de elemente,

- mulțimea X este ordonată total dacă ordonarea este definită
pentru oricare pereche de elemente (elementele formează o
secvență liniară ordonată, ex. nivelurile de gri).

- mulțimea elementelor din X "≥" / "≤" decât toate elementele
dintr-o submulțime A din X, reprezintă limita superioară /
inferioară a lui A.

- minimul / maximul limitei superioare / inferioare se numeşte
supremum / infimum al lui A.

- morfologia matematică necesită o astfel de structură matematică
în care există o relație de ordine şi în care există un sup şi un inf
= lattice

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU



- modalități de definire a unei relații de ordine între culori (vezi median color Cursul 6):

- distanță cumulativă:

$$D_k = \sum_{i=1}^{K} ||A_k - A_i||, k = 1, ..., K \text{ unde } \{A_1, ..., A_K\} \text{ este setul de vectori}$$

- unghi cumulat:

$$\alpha_k = \sum_{i=1}^{K} \angle (A_k, A_i)$$

- distanță și unghi:

$$\Omega_k = D_k^{1-w} \cdot \alpha_k^w$$

- distanță față de un punct de referință (ex. vector mediu,...),

 $D_k = ||A_k - R||$ 

- amestecul biţilor (ordonare totală).

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru imagini color

- având la dispoziție un sup și un inf putem defini operațiile morfologice în sensul max/min (vezi cazul nivelurilor de gri).

- exemple abordare marginală (element structurant pătrat 7x7, spaţiu RGB): introduce culori false







imagine initială

(elim. obiecte luminoase)

închidere morfologică

Tehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru imagini color

- exemple abordare marginală (element structurant pătrat 7x7, spaţiu HSI):



(Edvard Munch)



deschidere morfologică

(elim. obiecte luminoase)



închidere morfologică

și mai multe culori false

IP. Lambert, J. Chanusso

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

126

### Morfologie matematică pentru imagini color

- exemple abordare marginală (element structurant pătrat 7x7, componentă de intensitate I din HSI): nu apar culori false, dar







(Edvard Munch)

deschidere morfologică (elim. objecte luminoase) (elim. objecte întunecate)

închidere morfologică

IP. Lambert, J. Chanusso

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru imagini color

- exemple abordare vectorială (element structurant pătrat 7x7, distanță cumulată):









deschidere morfologică

închidere morfologică (elim. objecte luminoase) (elim. objecte întunecate)

- rezultate slabe datorate în principal instabilității valorii sup (variații mici de culoare pot conduce la valori complet diferite ale lui sup)

[P. Lambert, J. Chanusso

Fehnici avansate de prelucrarea şi analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

### Morfologie matematică pentru imagini color

- exemple abordare vectorială (element structurant pătrat 7x7, distanță la un punct de referință):







deschidere morfologică închidere morfologică (elim. obiecte întunecate) (elim. obiecte luminoase)

- nu sunt introduse culori false deoarece ieşirea este o valoare din imagine dar elementul structurant este mai vizibil.

[P. Lambert, J. Chanusso

Tehnici avansate de prelucrarea și analiza imaginilor, Ş.I. Bogdan IONESCU

