

بسمه تعالی

# Binary Image Processing

## (Chapter 8)

### تحلیل تصاویر باینری

- ◆ حذف نویز
- ◆ برچسب زنی
- ◆ استخراج پیرامون
- ◆ محاسبه محور میانی
- ◆ نازک سازی
- ◆ فیلترینگ (عملیات مورفولوژیک)
- ◆ استخراج ویژگیها (اندازه، راستا و ...)

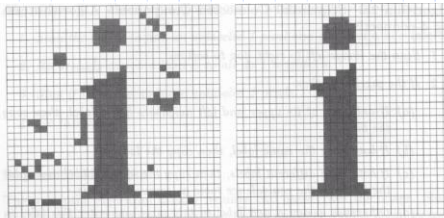
## حذف نویز

◆ نواحی کوچک اطلاعات مفیدی ندارد

- از فیلتر اندازه برای حذف این نواحی می توان استفاده کرد
- نواحی که تعداد پیکسلهای آن کمتر از حد آستانه  $T$  باشد، مقادیر آن به  $0$  (مقدار زمینه) تغییر کند.
- تعیین مقدار مناسب برای  $T$  عموماً مشکل است.
- مقدار کوچک  $T$  موجب باقی ماندن نویز می شود
- مقدار بزرگ  $T$  اطلاعات مفید را نیز از بین می برد

## حذف نویز

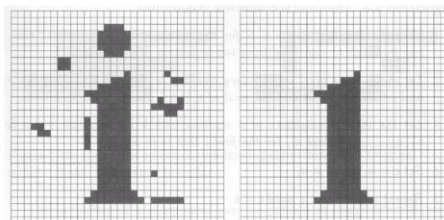
تصویر نویزی



تصویر فیلتر شده

$T=10$

تصویر نویزی

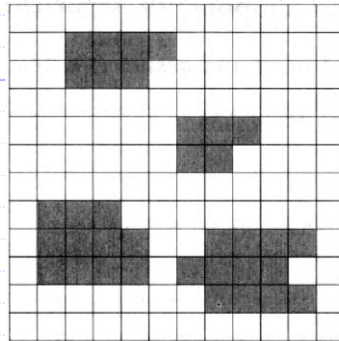


تصویر فیلتر شده

$T=25$

## برچسب زني

◆ اختصاص برچسب خاص به هر یک از نواحی به هم پیوسته



(a)

تصویر باینری

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

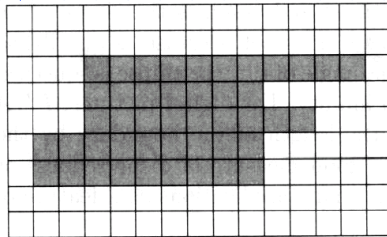
(b)

تصویر برچسب خورده

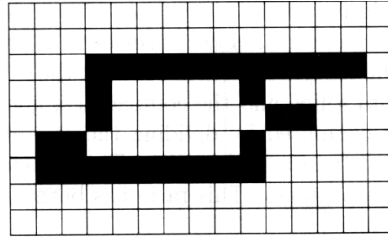
## برچسب زني با استفاده از رنگ آمیزی حباب

- (1) اسکن تصویر از بالا به پایین و از چپ به راست، تا رسیدن به پیکسل 1
  - (a) اگر پیکسل بالایی یا سمت چپ برچسب داشت، آنرا برای پیکسل جاری استفاده کنید
  - (b) اگر هر دو این پیکسل ها برچسب واحدی داشتند، همین برچسب را برای پیکسل جاری استفاده کنید
  - (c) اگر این دو پیکسل دارای برچسب غیر یکسان بودند، یکی از این برچسبها را برای پیکسل جاری استفاده کرده و این دو برچسب را به عنوان برچسب معادل یادداشت کنید
  - (d) اگر هیچ یک از این دو پیکسل برچسب نداشتند از یک برچسب جدید برای آن استفاده کنید.
- (2) اسکن تصویر برچسب خورده و جایگزینی برچسب های معادل با برچسب واحد

## استخراج پیرامون



تصویر باینری



پیرامون

برای یافتن پیرامون کافی است تمام پیکسل‌های ناحیه را که دارای اتصال 8 گانه بوده و در مجاورت زمینه هستند را پیدا کنید

- یک پیکسل را به عنوان نقطه شروع انتخاب کرده و ردیابی پیرامون را تا جایی ادامه دهید که به نقطه شروع برسد.

## استخراج پیرامون

اسکن تصویر از بالا به پایین و از چپ به راست، تا رسیدن به پیکسل 1

- (1) اگر این پیکسل، پیکسل شروع است کار را متوقف کنید
- (2) اگر مقدار آن 1 است، آنرا به لیست نقاط پیرامون اضافه کنید
- (3) به پیکسل 0 که در همسایگی 4 گانه و در سمت چپ است بروید
- (4) 8 همسایه پیکسل جاری را در جهت عقربه های ساعت چک کنید تا اولین 1 را پیدا کنید
- (5) به قدم 1 بروید.

## سطح ناحیه - مرکز ناحیه

برای یک تصویر می توان یک ناحیه را چنین تعریف کرد:

$$R(i, j) = \begin{cases} 1 & \text{if } (i, j) \text{ in the region} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

بر این اساس:

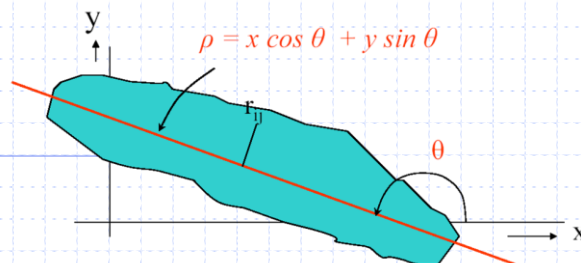
■ سطح ناحیه:

$$A = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N R(i, j)$$

■ مرکز ناحیه (مرکز ثقل):

$$\text{Center of Gravity: } \begin{cases} x_0 = \frac{\sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N jR(i, j)}{\sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N R(i, j)} \\ y_0 = \frac{\sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N iR(i, j)}{\sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N R(i, j)} \end{cases}$$

## جهت کشیدگی یک ناحیه



هدف تعیین زاویه محور افقی یا خطی است که جهت کشیدگی ناحیه را نشان می دهد

برای بدست آوردن این زاویه کفایت تابع هزینه زیر را مینمایز کرد

$$E = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N r_{ij}^2 R(i, j)$$

## جهت کشیدگی یک ناحیه

◆ بیان  $E$  را با استفاده از مختصات قطبی بیان می کنیم

$$r^2 = (x \sin \theta - y \cos \theta + \rho)^2$$

$$E = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N (x \sin \theta - y \cos \theta + \rho)^2 R(i, j)$$

◆ نسبت به  $\rho$  مشتق گرفته و نتیجه را برابر صفر قرار دهید

◆ چند نکته:

- محور از مرکز نقل یعنی  $(x_0, y_0)$  عبور می کند
- برای سادگی مبدا مختصات را جابجا کرده به محل مرکز نقل می بریم. در این صورت  $x' = x - x_0$  و  $y' = y - y_0$

$$x \sin \theta - y \cos \theta + \rho = x' \sin \theta - y' \cos \theta$$

## جهت کشیدگی یک ناحیه

$$E = a \sin^2 \theta - b \sin \theta \cos \theta + c \cos^2 \theta$$

◆ که در آن

$$a = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N x'_{ij}{}^2 R(i, j)$$

$$b = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N x'_{ij} y'_{ij} R(i, j)$$

$$c = \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^N y'_{ij}{}^2 R(i, j)$$

## جهت کشیدگی یک ناحیه

می توان نوشت

$$E = \frac{1}{2}(a+c) - \frac{1}{2}(a-c)\cos 2\theta - \frac{1}{2}b\sin 2\theta$$

مشتق گرفتن از  $E$  نسبت به  $\theta$  و مساوی قرار دادن نتیجه با صفر

$$\tan 2\theta = \frac{b}{a-c} \quad \text{unless } b=0 \text{ and } a=c$$

در نتیجه:

$$\sin 2\theta = \pm \frac{b}{\sqrt{b^2 + (a-c)^2}}, \quad \cos 2\theta = \pm \frac{a-c}{\sqrt{b^2 + (a-c)^2}}$$

حل با استفاده از + مقدار  $E$  را ماکزیمایز و با استفاده از - مقدار  $E$  را مینیمایز می کند.

## جهت کشیدگی یک ناحیه

مقدار ماکزیمم و مینیمم  $E$  یعنی  $E_{max}$  و  $E_{min}$  را بدست آورید

نسبت  $e = E_{min}/E_{max}$  میزان گرد بودن (Roundness) ناحیه را تعیین می کند

خط :  $e=0$  ■

دایره :  $e=1$  ■

## Distance Transform

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
1	1	1	1	1	1	1	2	2	2	2	1	1	2	2	2	2	1
1	1	1	1	1	1	1	2	2	2	2	1	1	2	3	3	2	1
1	1	1	1	1	1	1	2	2	2	2	1	1	2	2	2	2	1
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1

◆ DT یک تصویر پس از دو بار تکرار الگوریتم

- در تکرار اول، تمام پیکسل هایی که در مجاورت زمینه نیست مقدار آن 2 می شود
- در تکرارهای بعدی تنها پیکسلهایی که فاصله آن بیشتر است تغییر می کنند

## Distance Transform

◆ محاسبه فاصله هر نقطه از ناحیه تا زمینه

◆ الگوریتم:

- در تکرار  $n$  ام مقدار  $F^n(i,j)$  را محاسبه کنید
- به عنوان مقدار اولیه:  $F^0(i,j) = f(i,j)$
- $F^n(i,j) = F^0(i,j) + \min[F^{n-1}(m,n)]$
- $(m,n)$  پیکسلهایی چهار همسایه  $(i,j)$  است
- این مراحل را آنقدر تکرار کنید تا **Distance** دیگر تغییر نکند



## اسکلت (محور میانی)

### تعیین محور میانی

- بیکسلهایی که بیشترین فاصله محلی تا زمینه را دارد 1 کرده، بقیه بیکسلها را صفر کنید

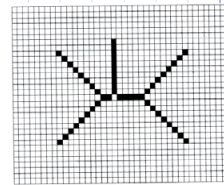
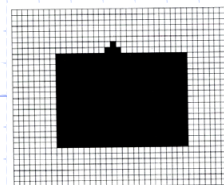
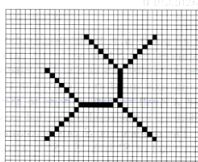
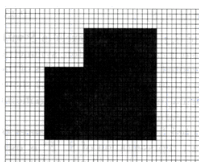
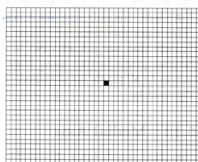
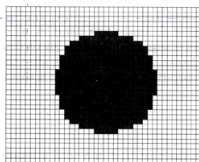
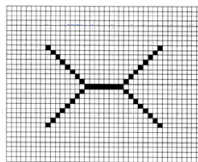
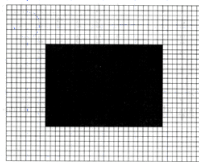
1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0
1	2	2	2	2	1	0	0	0	0	0	0
1	2	3	3	2	1	0	0	1	1	0	0
1	2	2	2	2	1	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0

- هر نقطه در صورتی بر روی محور میانی قرار دارد که نسبت به چهار همسایه خود بیشترین فاصله تا زمینه را داشته باشد.

### بازسازی ناحیه از روی اسکلت:

- تمام بیکسلهایی که به فاصله کمتر و یا مساوی یک مقدار خاص از محور میانی قرار گرفته اند به عنوان نقاط ناحیه تلقی شوند

## اسکلت (محور میانی)



فرایند تعیین محور میانی خیلی حساس به نویز است

## نازک سازی

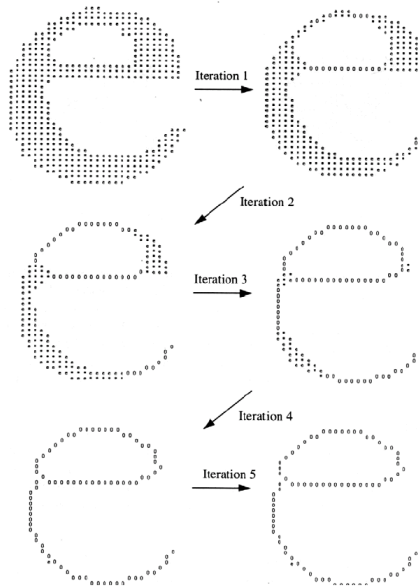
نواحی باینری در حد خط میانی آن کاهش یابد

- به این خط میانی، اسکلت و یا خط هسته (Core Line) نیز گفته می شود
- برای باریک کردن اشکال و OCR استفاده میشود
- هر ناحیه (مثلا یک کاراکتر) به شکلی تک خط تبدیل می شود.
- موجب سادگی تحلیل و تشخیص می شود

بصورت تکراری 8 همسایه هر پیکسل چک می شود

- پیکسلهای متصل به زمینه حذف شوند مگر اینکه رابطه اتصال 8 گانه برای پیکسل های باقی مانده خراب شود و بجز برای پیکسل های آخر یک خط
- تکرار الگوریتم تا جایی که دیگر پیکسل ها تغییر نکنند

## نازک سازی



پس از 5 بار تکرار پیکسل ها دیگر تغییر نمی کنند

## عملیات فیلترینگ

◆ انبساط (Expansion): پیکسلهای زمینه که در مجاورت ناحیه هستند از 0 به 1 تغییر کنند

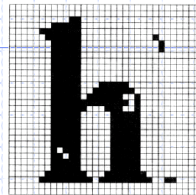
- ناحیه منبسط می شود
- حفره ها پر می شوند و لذا ناحیه هموار می شود

◆ انقباض (Shrinking): پیکسلهای ناحیه که در مجاورت زمینه هستند از 1 به 0 تغییر

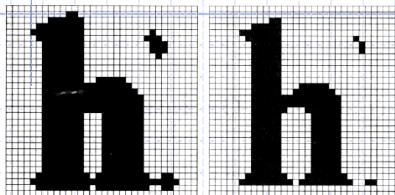
کنند

- ناحیه منقبض می شود
  - نویزها حذف شده و باریک سازی انجام می شود
- ◆ ترکیب انبساط و انقباض می تواند هموارسازی بهتری ارائه کند

## عملیات فیلترینگ

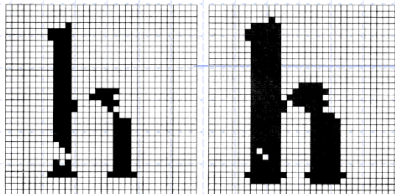


تصویر نویزی



انبساط و سپس انقباض:

حفره ها پر شده اما نویزها حذف نشده اند



انقباض و سپس انبساط:

نویزها حذف شده اما حفره ها پر نشده اند

## فیلترینگ مورفولوژیک

- ◆ مورفولوژی از کلمه یونانی **Morph** که به معنی شکل است گرفته شده و به معنی شکل شناسی و یا ریخت شناسی است.
- ◆ در پردازش تصویر، مورفولوژی تصاویر به معنای ساختار اشیا موجود در تصاویر است
- ◆ یک سیستم جبری از اپراتورها روی شکلها عمل می کند تا اشکال را به اجزاء جدا (و با معنی) تجزیه کرده و از اجزاء اضافی جدا نماید.
- ◆ یا اجزاء و اشکال را شناسایی و بصورت بینه از فرم دارای اعوجاج و نویز بازسازی کند.
- ◆ عملیات مورفولوژیک را می توان برای هم تصاویر باینری و هم خاکستری بیان کرد که در اینجا این عملیات برای تصاویر باینری بیان می شود.
- ◆ اصول اولیه
  - مورفولوژی از نظریه مجموعه ها استفاده می کند
  - در این روش هر تصویر بصورت مجموعه هایی از نقاط در فضای اقلیدسی  $\mathbb{R}^n$  بعدی مدل می شود.

## فیلترینگ مورفولوژیک

$$A = \{ \underline{r} \in E^2 \}$$

$$B = \{ \underline{s} \in E^2 \}$$

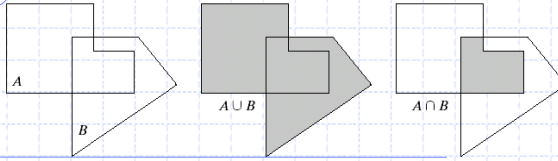
- ◆ دو تصویر را در نظر بگیرید
- ◆ عملیات مجموعه ها:

- Union  $A \cup B = \{ \underline{z} : \underline{z} \in A \text{ or } \underline{z} \in B \}$
- Intersection  $A \cap B = \{ \underline{z} : \underline{z} \in A \text{ and } \underline{z} \in B \}$
- Complement  $A^c = \bar{A} = \{ \underline{z} : \underline{z} \in U \text{ and } \underline{z} \notin A \}$
- Difference  $A - B = A \setminus B = \{ \underline{z} : \underline{z} \in A \text{ and } \underline{z} \in B^c \} = A \cap B^c$

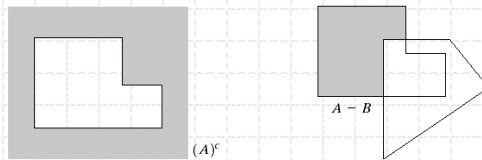
مجموعه جهانی:  $U$

## فیلترینگ مورفولوژیک

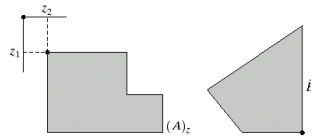
عملیات روی مجموعه ها:



**Union**  
**Intersection**



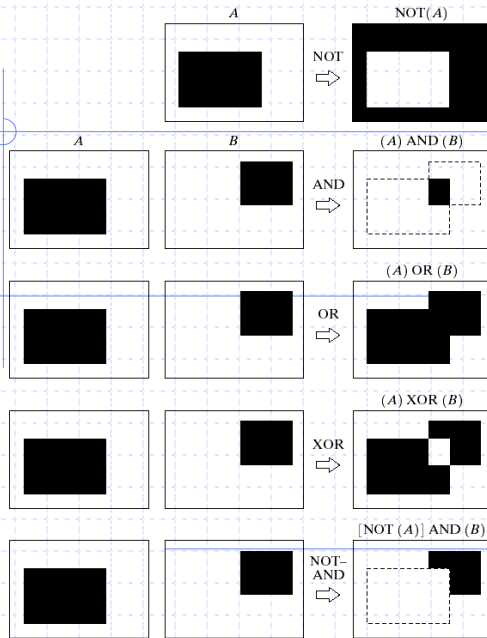
**Complement**  
**Difference**



**Translation by z**  
**Reflection**

## فیلترینگ مورفولوژیک

(عملیات روی تصاویر باینری)



## فیلترینگ مورفولوژیک

عملیات مجموعه ها (ادامه):

■ انتقال مجموعه  $A$  (Translation) به اندازه بردار  $\underline{h}$  که به  $A_h$  نشان داده می شود:

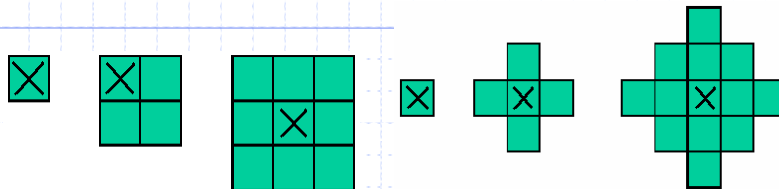
$$A_h = \{ \underline{z} \in E^2 : \underline{z} = \underline{r} + \underline{h} \quad \forall \underline{r} \in A \}$$

■ انعکاس مجموعه  $A$  (Reflection):

$$\check{A} = \{ \underline{z} : \underline{z} = -\underline{r} \quad \forall \underline{r} \in A \}$$

## فیلترینگ مورفولوژیک

◆ یک تبدیل مورفولوژیکی با رابطه یک مجموعه  $A$  با یک مجموعه نقاط کوچکتر دیگر  $B$  که یک عنصر سازنده (Structuring Element) نامیده می شود مشخص می گردد.



SE مربعی شکل

$R=1, 2, 3$

SE دایره ای شکل

$R=1, 2, 3$

## فیلترینگ مورفولوژیک (عملیات پایه مورفولوژیک)

- گسترش (Dilation)
- فرسایش (Erosion)

### گسترش Dilation

- این تبدیل با  $\oplus$  یا  $D(\cdot)$  نشان داده می شود

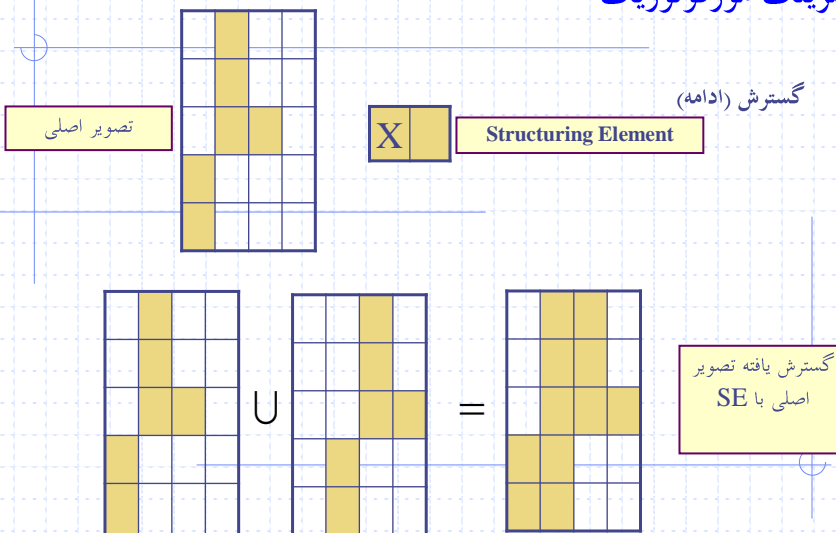
$$A \oplus B = \{z : z = r + s \quad \forall r \in A \text{ and } s \in B\}$$

یا به عبارت دیگر

$$A \oplus B = \bigcup_{s \in B} A_s$$

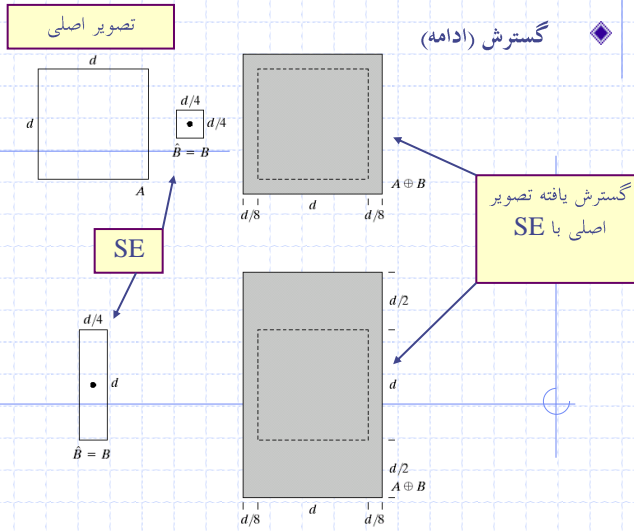
## فیلترینگ مورفولوژیک

گسترش (ادامه)



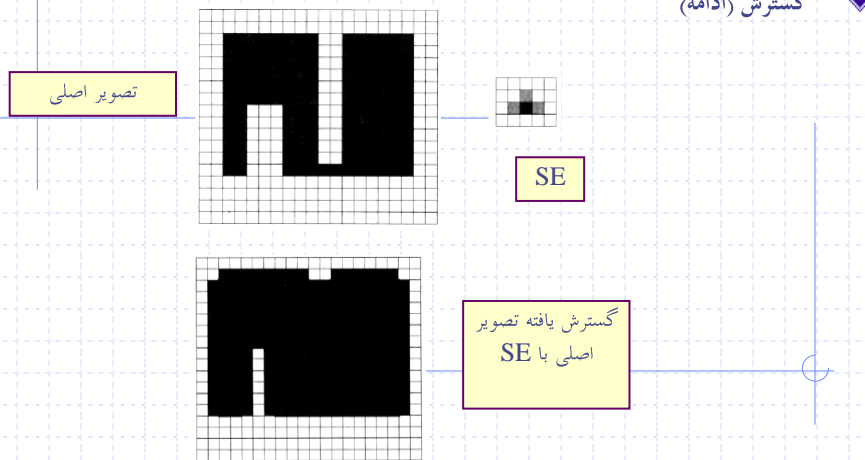
## فیلتربینگ مورفولوژیک

**FIGURE 9.4**  
 (a) Set  $A$ .  
 (b) Square structuring element (dot is the center).  
 (c) Dilation of  $A$  by  $B$ , shown shaded.  
 (d) Elongated structuring element.  
 (e) Dilation of  $A$  using this element.



## فیلتربینگ مورفولوژیک

گسترش (ادامه)





## فیلترینگ مورفولوژیک

گسترش یافته تصویر اصلی با SE

تصویر اصلی

گسترش (ادامه)

Historically, certain computer programs were written using only two digits rather than four to define the applicable year. Accordingly, the company's software may recognize a date using "00" as 1900 rather than the year 2000.

Historically, certain computer programs were written using only two digits rather than four to define the applicable year. Accordingly, the company's software may recognize a date using "00" as 1900 rather than the year 2000.

FIGURE 9.5  
(a) Sample text of poor resolution with broken characters (magnified view).  
(b) Structuring element.  
(c) Dilation of (a) by (b). Broken segments were joined.

0	1	0
1	1	1
0	1	0

SE

## فیلترینگ مورفولوژیک

### فرسایش Erosion

این تبدیل با  $\ominus$  یا  $E(\cdot)$  نشان داده می شود

$$A \ominus B = \{z : z + s \in A \forall s \in B\}$$

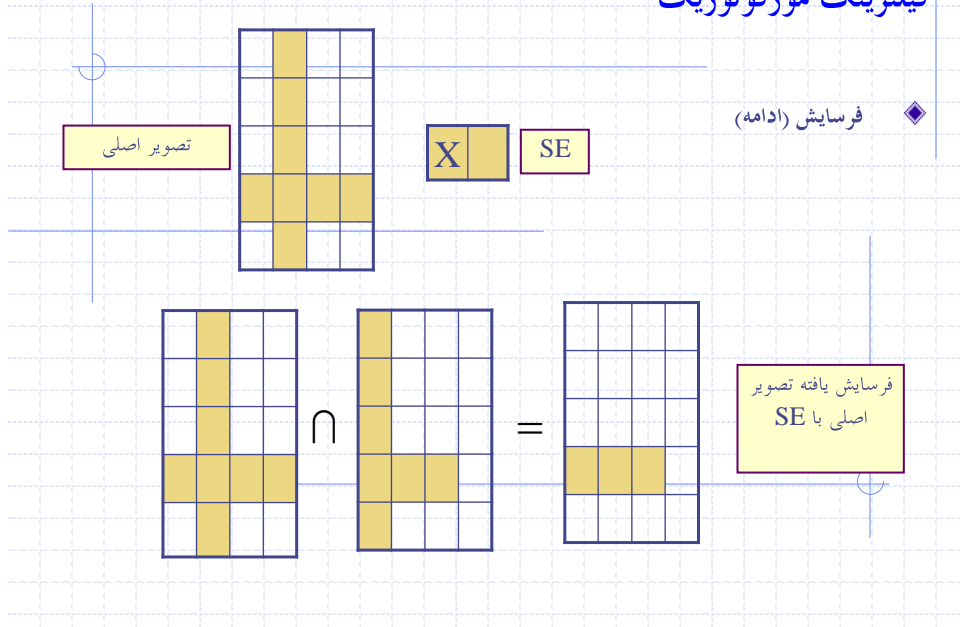
یا به عبارت دیگر:

$$A \ominus B = \{z : B_z \subseteq A\}$$

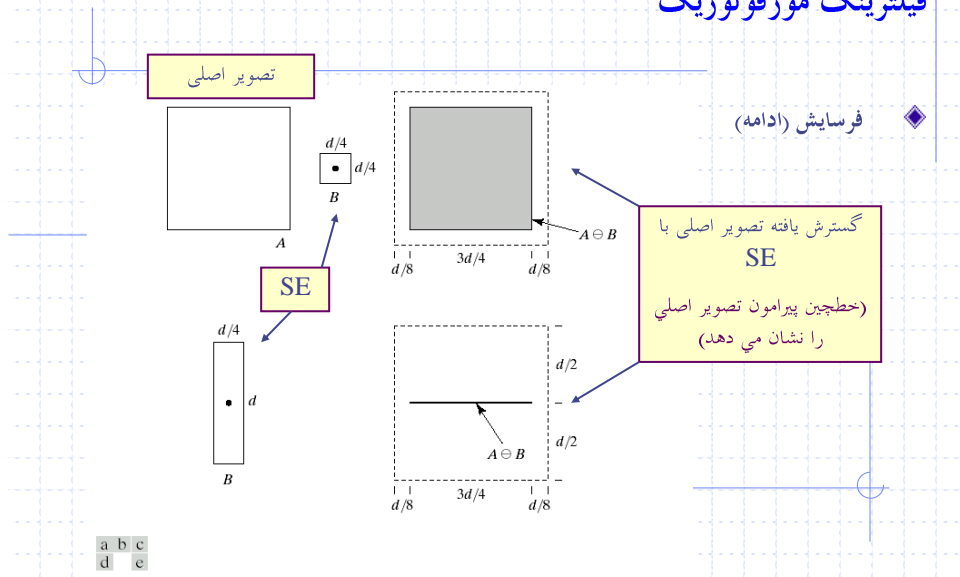
یا به عبارت دیگر:

$$A \ominus B = \bigcap_{s \in B} A_{-s}$$

## فیلترینگ مورفولوژیک



## فیلترینگ مورفولوژیک

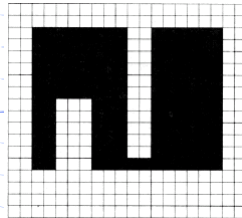


**FIGURE 9.6** (a) Set A. (b) Square structuring element. (c) Erosion of A by B, shown shaded. (d) Elongated structuring element. (e) Erosion of A using this element.

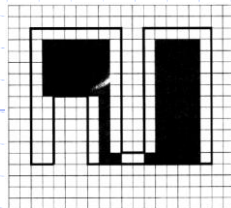
## فیلترینگ مورفولوژیک

فرسایش (ادامه)

تصویر اصلی



SE



فرسایش یافته تصویر اصلی با SE  
(خط سیاه پیرامون تصویر اصلی را  
نشان می دهد)

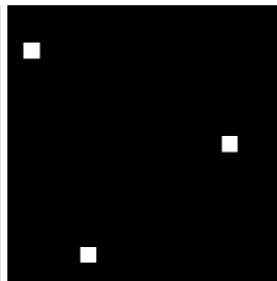
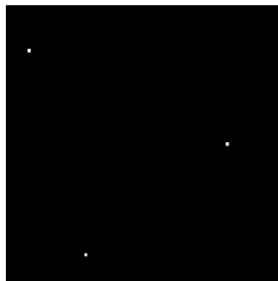
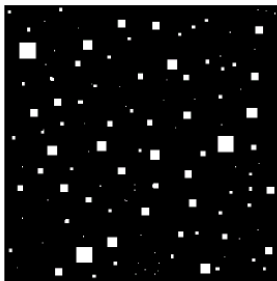
## فیلترینگ مورفولوژیک

فرسایش (ادامه)

تصویر اصلی

فرسایش

گسترش



a b c

**FIGURE 9.7** (a) Image of squares of size 1, 3, 5, 7, 9, and 15 pixels on the side. (b) Erosion of (a) with a square structuring element of 1's, 13 pixels on the side. (c) Dilation of (b) with the same structuring element.

## فیلترینگ مورفولوژیک

تبدیل باز کردن (Erosion+Dilation) Opening

$$A \circ B = (A \ominus B) \oplus B$$

- این عمل یک نسخه از تصویر را که دارای جزئیات کمتری است تولید می کند
- این تبدیل:

- ◆ پیرامون شکل را هموارتر می کند
- ◆ باریکه های نازک را می شکند
- ◆ برآمدگی های نازک را حذف می کند
- ◆ Anti Extensive است یعنی

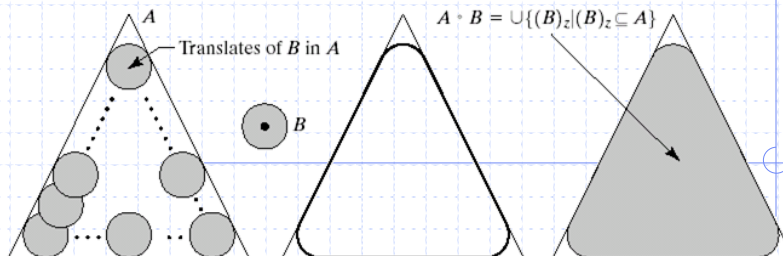
$$A \circ B \subseteq A$$

## فیلترینگ مورفولوژیک

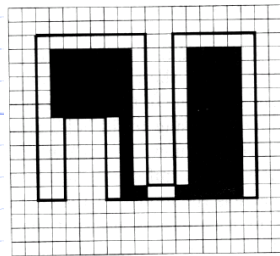
تعبیر هندسی تبدیل باز کردن Opening

- ◆ مرز  $A \circ B$  متشکل است از نقاطی از مرز  $B$  که در داخل مرز  $A$  حرکت داده شود.
- ◆ بنابراین: به عبارت دیگر  $A \circ B$  عبارتست از اجتماع تمام انتقالهای  $B$  که در  $A$  می گنجد

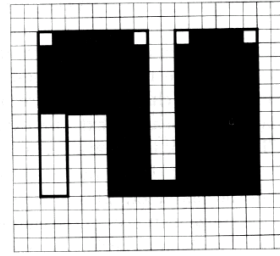
$$A \circ B = \bigcup \{ B_h : B_h \subseteq A \}$$



## فیلترینگ مورفولوژیک (تبدیل باز کردن (Opening



Erosion



Dilation

اگر تصویر  $A$  را بیش از یکبار با  $B$  باز کنید، پس از بار اول دیگر تغییری در تصویر ایجاد نخواهد شد، لذا به تبدیل باز کردن **idempotent** (هم قوه) می گویند

## فیلترینگ مورفولوژیک

تبدیل بستن (Closing)  $(Dilation+Erosion)$  ◆

$$A \bullet B = (A \oplus B) \ominus B$$

این تبدیل:

- ◆ حفره ها را می کند
- ◆ بخش های نزدیک را به هم وصل می کند
- ◆ باریکه ها را پر می کند
- ◆ پیرامون را هموار می کند
- ◆ Extensive است یعنی

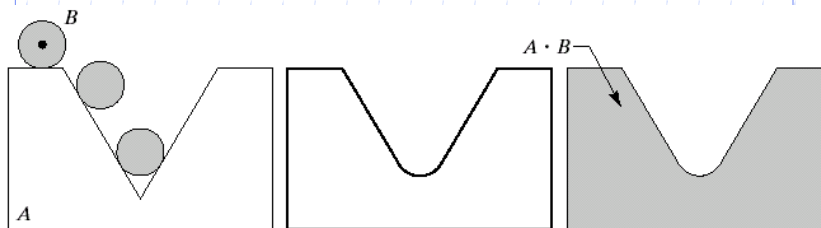
$$A \bullet B \supseteq A$$

## فیلتربینگ مورفولوژیک Closing

تعبیر هندسی تبدیل بستن

• مرز  $A \bullet B$  از نقاطی از مرز  $B$  که در خارج  $A$  روی مرز آن حرکت داده شود تشکیل می شود.  
بنابراین: بستن گوشه های رو به داخل شکل را گرد می کند اما گوشه های رو به خارج را نه

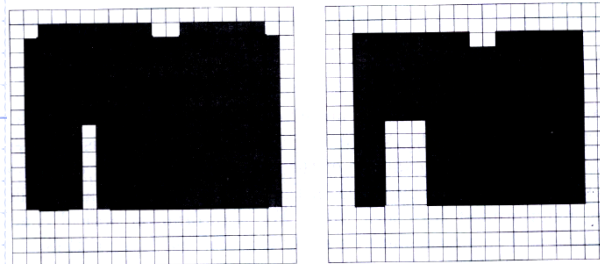
$$A \bullet B = \{z \mid B_h \cap A \neq \phi \text{ for all } B_h \text{ which contain } z\}$$



a b c

**FIGURE 9.9** (a) Structuring element  $B$  "rolling" on the outer boundary of set  $A$ . (b) Heavy line is the outer boundary of the closing. (c) Complete closing (shaded).

## فیلتربینگ مورفولوژیک (تبدیل بستن Closing)



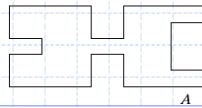
Dilation

Erosion

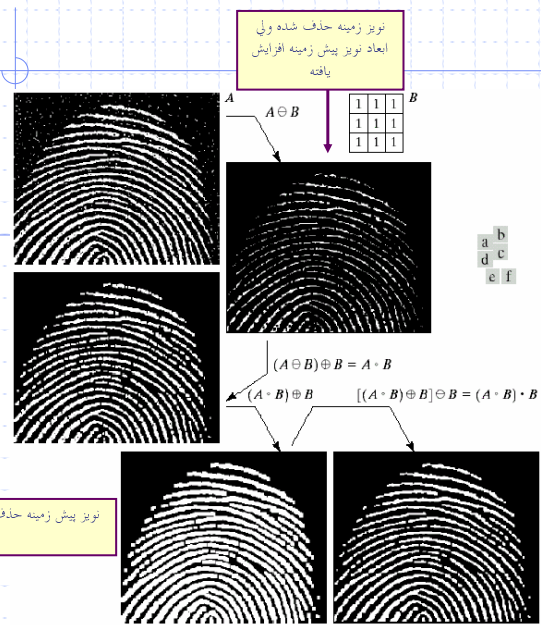
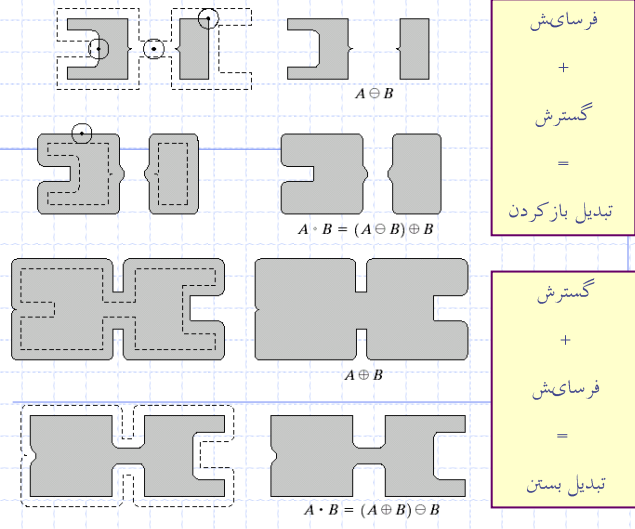
اگر تصویر  $A$  را بیش از یکبار با  $B$  ببندید، پس از بار اول دیگر تغییری در تصویر ایجاد نخواهد شد، لذا به تبدیل بستن **idempotent** (هم قوه) می گویند

a  
b c  
d e  
f g  
h i

**FIGURE 9.10**  
Morphological opening and closing. The structuring element is the small circle shown in various positions in (b). The dark dot is the center of the structuring element.



## فیلترینگ مورفولوژیک تبدیل باز کردن و بستن



## فیلترینگ مورفولوژیک

باز کردن سپس بستن

**FIGURE 9.11**  
(a) Noisy image.  
(c) Eroded image.  
(d) Opening of A.  
(e) Closing of the opening. (Original image for this example courtesy of the National Institute of Standards and Technology.)

## فیلترینگ مورفولوژیک (تبدیل Hit-or-Miss)

این تبدیل:

- ♦ ابزاری است برای یافتن یک شکل خاص
- ♦ از دو SE مختلف  $B_1$  و  $B_2$  تشکیل شده است.

$$A \otimes B = (A \ominus B_1) \cap (A^c \ominus B_2)$$

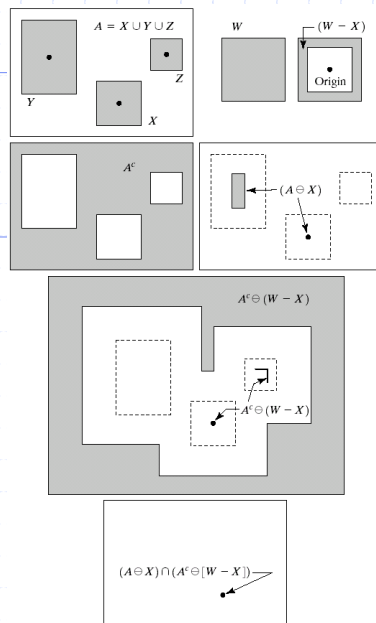
- ♦  $B_1$  شکل خاص  $X$  و  $B_2$  زمینه آن است. بنابراین:

$$B_1 = X \quad \text{and} \quad B_2 = W - X$$

- ♦ که در آن  $W$  زمینه محلی  $X$  است

تعبیر تبدیل Hit-or-Miss:

- ♦ مجموعه تمام نقاطی است که بطور همزمان  $B_1$  در  $A$  و  $B_2$  در زمینه  $A$  یعنی  $A^c$  پیدا شده است.



## فیلترینگ مورفولوژیک

تبدیل Hit-or-Miss



## الگوریتمهای مورفولوژیک

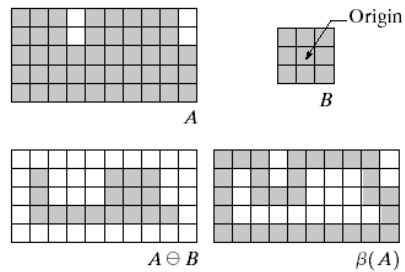
استخراج مرزها

■ مرز یک مجموعه  $A$  را که با  $\beta(A)$  نشان می دهیم با تبدیل زیر بدست می آید:

$$\beta(A) = A - (A \ominus B)$$

a b  
c d

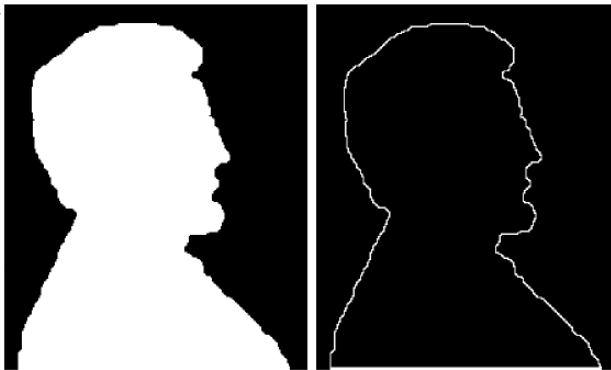
**FIGURE 9.13** (a) Set  $A$ . (b) Structuring element  $B$ . (c)  $A$  eroded by  $B$ . (d) Boundary, given by the set difference between  $A$  and its erosion.



## الگوریتمهای مورفولوژیک

استخراج مرزها

SE  
x



a b

**FIGURE 9.14** (a) A simple binary image, with 1's represented in white. (b) Result of using Eq. (9.5-1) with the structuring element in Fig. 9.13(b).

## الگوریتمهای مورفولوژیک (پر کردن یک ناحیه)

- فرض کنید که مجموعه  $A$  با نقاط مرز مشخص شده است. می خواهیم داخل ناحیه را پر کنیم
- مراحل:
  - ◆ یک نقطه داخل ناحیه را پیدا کرده آنرا  $D_0$  نامیده و مقدار آنرا  $1$  می کنیم.
  - ◆ اگر  $A^c$  سایر نقاط تصویر بجز مرز باشد و  $B$  عنصر سازنده ای به شکل زیر باشد



- ◆ تبدیل  $D_k = (D_{k-1} \oplus B) \cap A^c$  for  $k = 1, 2, \dots$
- بصورت مکرر تا  $k$  قدم اعمال کنید تا  $D_k = D_{k-1}$ .
- ◆ در این حال ناحیه پر شده با  $D_k \cup A$  مشخص میشود

## الگوریتمهای مورفولوژیک

پر کردن یک ناحیه

a b c  
d e f  
g h i

FIGURE 9.15

Region filling.

(a) Set  $A$ .

(b) Complement

of  $A$ .

(c) Structuring

element  $B$ .

(d) Initial point

inside the

boundary.

(e)–(h) Various

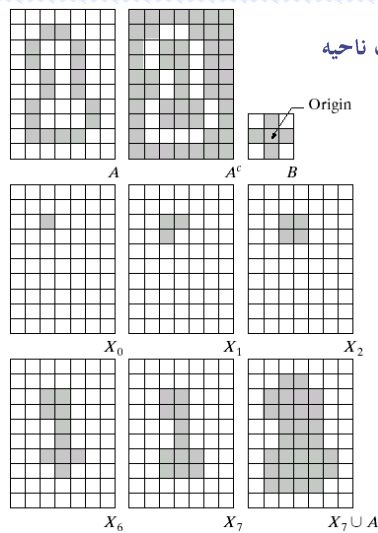
steps of

Eq. (9.5-2).

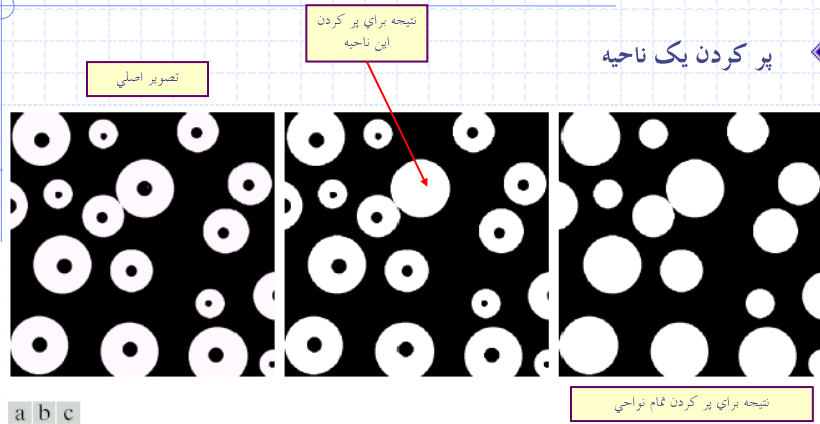
(i) Final result

[union of (a) and

(h)].



## الگوریتمهای مورفولوژیک



**FIGURE 9.16** (a) Binary image (the white dot inside one of the regions is the starting point for the region-filling algorithm). (b) Result of filling that region (c) Result of filling all regions.

## الگوریتمهای مورفولوژیک (نازک سازی (Thinning))

- نازک‌سازی یک مجموعه  $A$  با یک عنصر سازنده مرکب  $B = \{B_1, B_2\}$  را می‌توان بر حسب تبدیل **Hit-or-Miss** بصورت زیر ارائه نمود:

$$A \oslash B = A - A \otimes B = A \cap (A \otimes B)$$

- در اینجا در حقیقت ی‌خشی از مرز  $A$  از آن کم می‌شود، که چگونگی آن به  $B$  وابسته است.

- معمولاً از یکسری عناصر سازنده مرکب که هر یک وضعیت خاصی از نقاط را آزمایش می‌کند استفاده می‌شود.

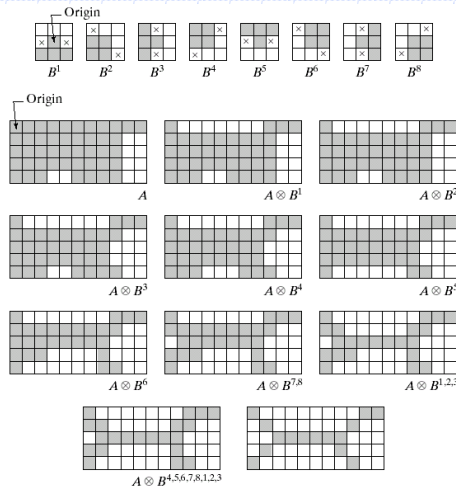
$$B = \{B^1, B^2, \dots, B^n\}$$

- در این حال نازک‌سازی بصورت زیر انجام میشود:

$$A \oslash \{B\} = (\dots((A \oslash B^1) \oslash B^2) \oslash B^3 \dots) \oslash B^n$$

- عمل نازک‌سازی با این سری آنقدر تکرار می‌شود که دیگر تغییری حاصل نشود
- سلسله عناصر  $B$  دوران یافته یکدیگر هستند. یعنی مثلاً  $B^1$  از دوران  $B^{T-1}$  بدست می‌آید.

## الگوریتمهای مورفولوژیک



**FIGURE 9.21** (a) Sequence of rotated structuring elements used for thinning. (b) Set  $A$ . (c) Result of thinning with the first element. (d)–(i) Results of thinning with the next seven elements (there was no change between the seventh and eighth elements). (j) Result of using the first element again (there were no changes for the next two elements). (k) Result after convergence. (l) Conversion to  $m$ -connectivity.

a  
b c d  
e f g  
h i j  
k l

نازک سازی با

Hit-or-Miss

## الگوریتمهای مورفولوژیک

ضخیم سازی (Thickening)

■ ضخیم سازی تبدیل دوگان نازک سازی است و با  $\odot$  نشان داده می شود. داریم:

$$A \odot B = AU(A \otimes B)$$

■ ضخیم سازی نیز با یکسری عناصر سازنده مرکب که هر یک وضعیت خاصی از نقاط را آزمایش می کند انجام می شود.

$$B = \{B^1, B^2, \dots, B^n\}$$

■ در این حال ضخیم سازی بصورت زیر انجام میشود:

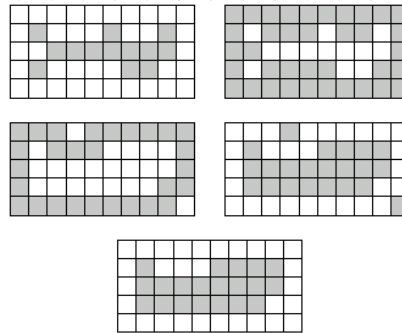
$$A \odot \{B\} = (((((A \odot B^1) \odot B^2) \odot B^3 \dots) \odot B^n)$$

■ راه دیگر ضخیم سازی، نازک سازی زمینه است

## الگوریتمهای مورفولوژیک

ضخیم سازی

ضخیم سازی به کمک نازک سازی زمینه



a b  
c d  
e

FIGURE 9.22 (a) Set  $A$ . (b) Complement of  $A$ . (c) Result of thinning the complement of  $A$ . (d) Thickened set obtained by complementing (c). (e) Final result, with no disconnected points.

## الگوریتمهای مورفولوژیک

تعیین اسکلت

■ اسکلت یک مجموعه را میتوان بر حسب فرسایش و باز کردن ارائه نمود. اگر اسکلت مجموعه  $A$  را با  $S(A)$  نشان دهیم، می توان اثبات کرد که:

$$S(A) = \bigcup_{i=0}^k S_i(A)$$

که در آن:

$$S_i(A) = (A \ominus iB) - [(A \ominus iB) \circ B]$$

$B$  عنصر سازنده و  $A \ominus iB$ ،  $i$  فرسایش بی در پی است، یعنی

$$A \circ B = ((\dots(A \circ B) \circ B) \dots) \circ B$$

■ اگر  $k$  آخرین تکرار قبل از آن باشد که  $A$  به یک مجموعه تهی تبدیل شود، اسکلت

تصویر  $A$  اجتماعی است از زیر مجموعه های اسکلت یا زیر اسکلت ها. می توان نشان داد که از زیر اسکلت های فوق می توان  $A$  را مجدداً بازسازی کرد.

## الگوریتمهای مورفولوژیک

تعیین اسکلت

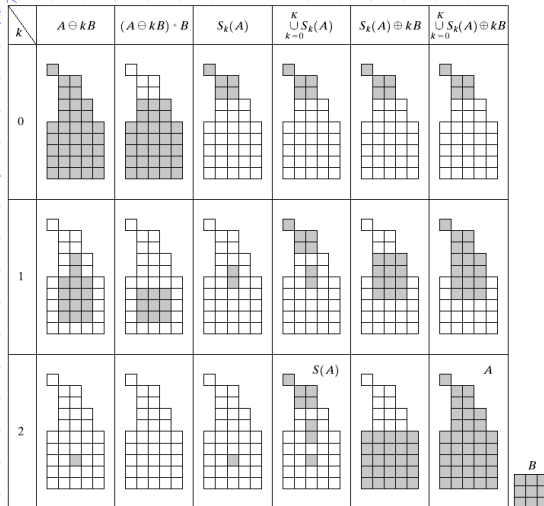


FIGURE 9.24 Implementation of Eqs. (9.5-11) through (9.5-15). The original set is at the top left, and its morphological skeleton is at the bottom of the fourth column. The reconstructed set is at the bottom of the sixth column.

## الگوریتمهای مورفولوژیک

هرس کردن (Pruning)

- عملیات نازکسازي و تعیین اسکلت عموماً منجر به شکلهایی می شوند که دارای برجستگیهای تیزی میباشدند. تین نقاط اضافی توسط الگوریتمهای هرس کردن می توانند از تصویر حذف شوند.
- سلسله عناصر زیر را در نظر بگیرید:



$B^1, B^2, B^3$  and  $B^4$

(rotated 90°)



$B^5, B^6, B^7$  and  $B^8$

(rotated 90°)

توسط این عناصر سلزنده، نازکسازي را انجام دهید:

$$X_I = A \odot \{B\}$$

■ برای هرس شاخه هایی به طول  $n$ ، عمل فوق بایستی  $n$  بار انجام شود.

## الگوریتمهای مورفولوژیک

هرس کردن (ادامه)

- این عمل باعث خورده شدن شاخه های غیر زائد نیز میشود. برای رفع این مشکل، **end point** ها در تصویر هرس شده را پیدا کرده و به کمک گسترش شرطی آنها بازسازی می کنیم.

$$X_2 = \bigcup_{k=1}^8 (X_1 \otimes B^k)$$

end point ها

- اگر  $H$  را یک عنصر سازنده ساده  $3 \times 3$  فرض کنید، در این صورت  $n$  بار گسترش شرطی  $X_2$  بصورت زیر **end point** ها را بازسازی می کند:

$$X_3 = (X_2 \oplus H) \cap A$$

بنابراین تصویر هرس شده عبارت خواهد بود از:

$$X_4 = (X_3 \cup X_1)$$

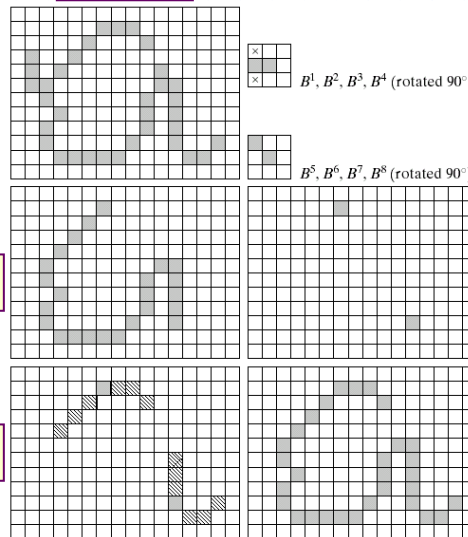
## الگوریتمهای مورفولوژیک

هرس کردن

a b  
c  
d e  
f g

FIGURE 9.25

(a) Original image. (b) and (c) Structuring elements used for deleting end points (d) Result of three cycles of thinning. (e) End points of (d) (f) Dilation points conditioned on (a). (g) Pruned image.



$X_1$ : اعمال سه بار بازسازی

$X_2$ : استخراج  $X_1$  های point

$X_3$ : گسترش شرطی end point ها

هرس شده تصویر