

Jundi Shapur

University of Technology

پردازش تصاویر رقومی فصل ششم: پالایش مورفولوژی

Nurollah Tatar Digital Image Processing 2021



فهرست مطالب

- مقدمه
- Dilation •
- Erosion •
- Opening and closing
 - پر کردن نواحی
 - استخراج مرز
 - اسکلت بندی

مقدمه



- مورفولوژی را در زبان فارسی با واژه "ریختشناسی" ترجمه کردهاند. علاوه بر پردازش تصویر در سایر علوم نیز کاربرد دارد.
- در پردازش تصویر، پالایشهای این حوزه با ریخت (و به طور کلی شکل) عوارض داخل تصویر سر و کار دارند.
- پردازشهای مبتنی بر مورفولوژی در ابتدا برای پالایش (یا استخراج) ساختار و شکل عوارض تصاویر باینری توسعه داده شدند.

مقدمه

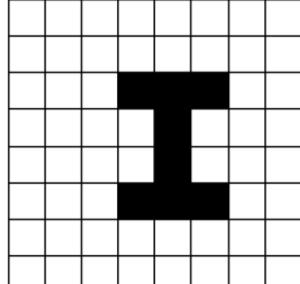


- تمامی این پردازشها با دو عملگر پایهای Dilation (گسترش) و Erosion (سایش) انجام می گیرند.
- به کارگیری اپراتورهای پایه ای فوق با ترتیب مختلف باعث بوجود آمدن دو اپراتور کاربردی دیگر به نامهای opening و closing می شود.
 - از این اپراتورها برای حذف نویز نیز استفاده میشود.
 - این پردازشها در دستهبندی پالایههای مکانی قرار دارند.





• برای تشریح مجموعه پردازشهای مبتنی بر مورفولوژی فرض کنید یک تصویر سیاه و سفید داریم؛ که در آن پیکسلهای نواحی سفید رنگ نواحی سفید رنگ مقدار صفر و پیکسلهای نواحی سفید رنگ مقدار صفر دارند.



Digital Image Processing – Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur

مقدمه



- المان ساختاري (structure elements):
- برای انجام مجموعه پردازشهای مورفولوژی از یک نقاب استفاده

می شود. چنانچه پیکسلهای موثر نقاب مقدار ۱ و پیکسلهای غیر

موثر نقاب مقدار ٠ داشته باشند، به آن نقاب المان ساختاری

میگویند.

1	1	1
1	1	1
1	1	1

المان ساختاری ۸ اتصاله

0	1	0
1	1	1
0	1	0

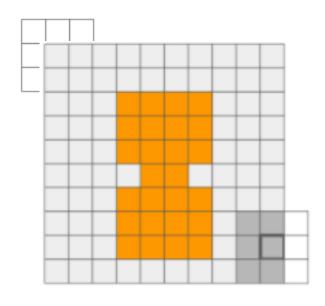
المان ساختاري ۴ اتصاله



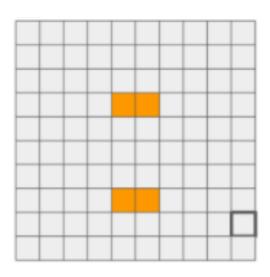
- چنانچه تصویر ورودی f(x, y) و المان ساختاری f(x, y) باشد f(x, y) تصویر ورودی با المان ساختاری فوق از رابطه $g(x, y) = f(x, y)\Theta S(t, s)$ زیر بدست می آید:
- در این صورت اگر همه پیکسلهای تصویر ورودی متناظر با پیکسلهای موثر در المان ساختاری، مقدار ۱ داشته باشند، مقدار پیکسل مرکزی (به عبارتی پیکسلی که نقاب روی آن قرار گرفته) در تصویر خروجی ۱ و در غیر اینصورت ۰ خواهد بود.



• مثال: سایش تصویر با المان ساختاری ۸ اتصاله با ابعاد ۳^x۳:



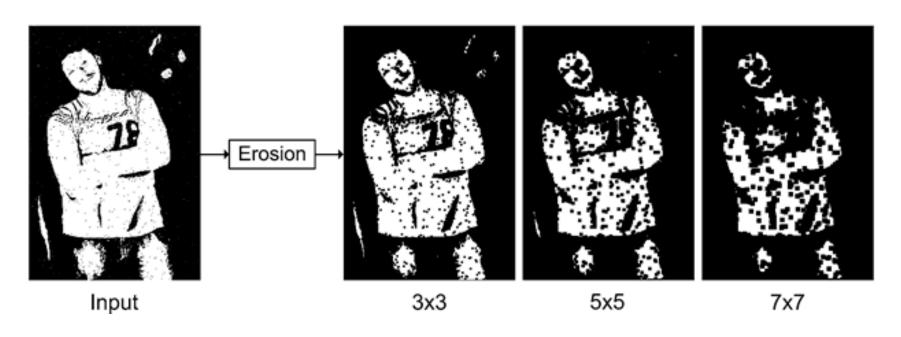
تصوير ورودي



تصویر خروجی پس از سایش



• مثال: تاثیر ابعاد المان ساختاری بر سایش تصویر



تصویر باینری ورودی

تصویر خروجی پس از سایش با المانهای ساختاری مختلف



• مثال: تاثیر ابعاد المان ساختاری بر سایش تصویر



تصویر باینری ورودی



سایش با المان ۳×۳



سایش با المان ۵×۵



• مثال: حذف نواحی فرعی و نگه داشتن ساختارهای اصلی با

اپراتور سایش

تصویر ساییده شده با المان دیسکی به شعاع ۱۰ پیکسل

تصویر ساییده شده با المان دیسکی به شعاع ۲۰ پیکسل

تصویر ساییده شده با المان دیسکی به شعاع ۵ ییکسل

تصوير

باینری

ورودى

Digital Image Processing –Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur



• با سایش می توان عوارض مستقل ولی متصل را از هم جدا کرد



تصوير ورودي



تصویر خروجی بعد از سایش

• با سایش می توان عوارض فرعی را حذف کرد



تصوير ورودى



تصویر خروجی بعد از سایش

Digital Image Processing –Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur

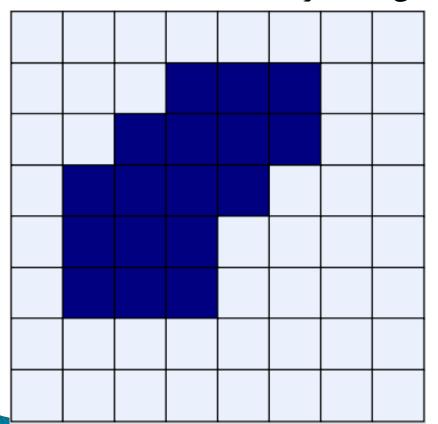


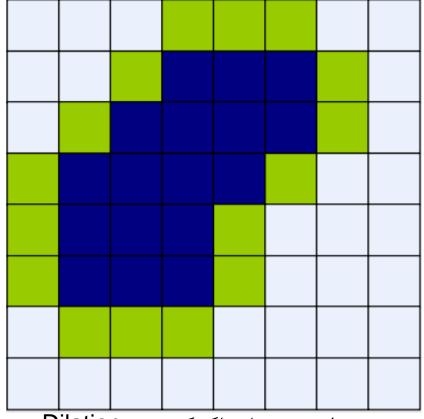
- چنانچه تصویر ورودی f(x, y) و المان ساختاری S(t,s) باشد آنگاه S(t,s) تصویر ورودی با المان ساختاری فوق از رابطه $g(x,y) = f(x,y) \oplus S(t,s)$ زیر بدست می آید: $g(x,y) = f(x,y) \oplus S(t,s)$
- در این صورت اگر فقط یکی از پیکسلهای تصویر ورودی متناظر با پیکسلهای موثر در المان ساختاری، مقدار ۱ داشته باشد، مقدار پیکسل مرکزی (به عبارتی پیکسلی که نقاب روی آن قرار گرفته) در تصویر خروجی ۱ و در غیر اینصورت ۰ خواهد بود.

0	1	0
1	1	1
0	1	0



• مثال: گسترش تصویر با المان ساختاری ۴ اتصاله با ابعاد ۳×۳:





تصوير اوليه

تصویر پردازش شده با عملگر گسترش (Dilation)

Digital Image Processing – Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur



• مثال: تاثیر ابعاد المان ساختاری بر گسترش تصویر



تصویر باینری ورودی



گسترش با المان ۳×۳



گسترش با المان ۵×۵



• مثال: بازیابی متون تصویری با عملگر گسترش تصویر (پیش

پردازش تبدیل عکس به نوشته)

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.

0	1	0
1	1	1
0	1	0

المان ساختاری ۴ اتصاله 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.

تصویر باینری ورودی

تصوير گسترش يافته



• با گسترش تصویر می توان عوارض مستقل ولی ناپیوسته را به هم وصل کرد.



تصوير ورودي



تصویر خروجی بعد از گسترش

• با گسترش تصویر می توان اثر چین خوردگی عوارض را کاهش داد.



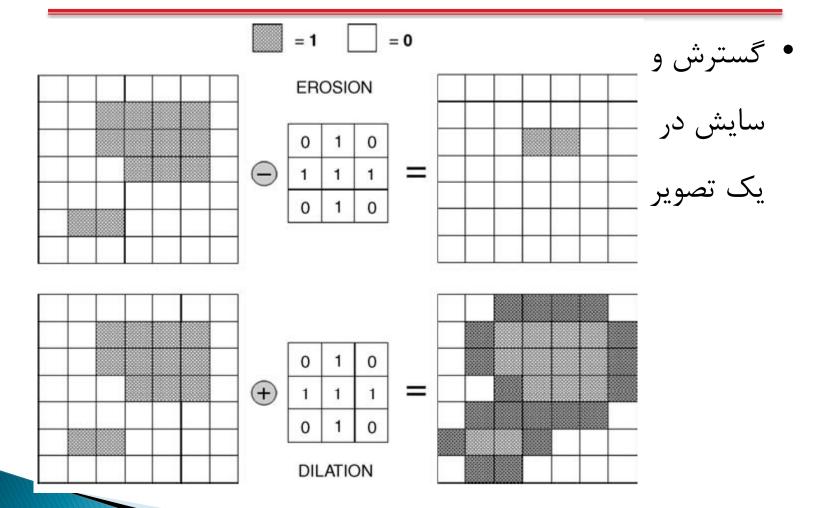
تصوير ورودى



تصویر خروجی بعد از گسترش

گسترش و سایش





Opening R Closing

Opening and closing



- با ترکیب دو عملگر سایش و گسترش، عملگرهای opening
 و closing به دست میآیند که بسیار کاربردی اند.
- چنانچه یک تصویر باینری ابتدا ساییده شود و سپس گسترش داده شود، به آن Opening می گویند.

$$g(x, y) = (f(x, y)\Theta S(t, s)) \oplus S(t, s) = f(x, y) \circ S(t, s) \rightarrow Opening$$

• چنانچه یک تصویر باینری ابتدا گسترش یابد و سپس ساییده شود، به آن Closing می گویند.

$$g(x, y) = (f(x, y) \oplus S(t, s))\Theta S(t, s) = f(x, y) \bullet S(t, s) \rightarrow \text{Closing}$$

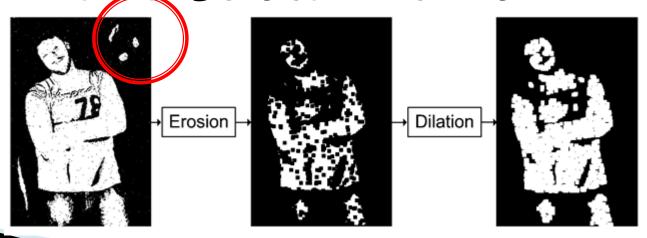
Opening



$$g(x, y) = (f(x, y)\Theta S(t, s)) \oplus S(t, s) = f(x, y) \circ S(t, s) \rightarrow Opening$$

برای درک بهتر این عملگر فرض کنید تصویر اول با یک المان ساختاری مشخص، ابتدا ساییده و سپس گسترش یابد.

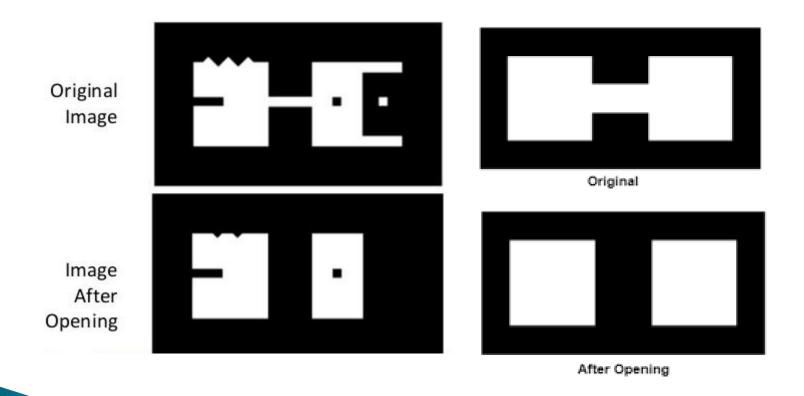
• نتیجه این عملگر حذف عوارض فرعی خواهد بود.



Opening



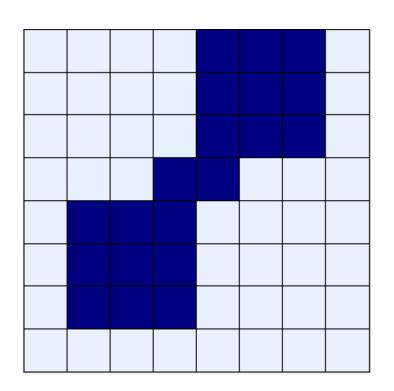
• مثال: نتیجه اعمال Opening بر تصاویر باینری



Opening



• مثال: opening تصوير با المان ساختاري ۴ اتصاله با ابعاد ٣×٣



تصوير اوليه

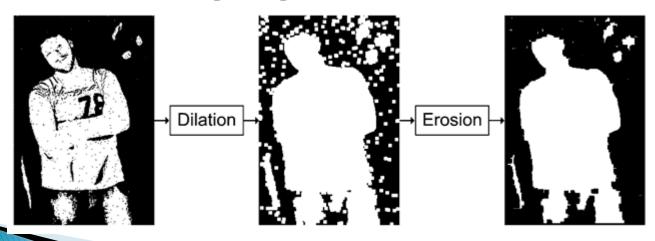
تصویر پردازش شده با عملگر Opening

Closing



$$g(x, y) = (f(x, y) \oplus S(t, s))\Theta S(t, s) = f(x, y) \bullet S(t, s) \rightarrow closing$$

- برای درک بهتر این عملگر فرض کنید تصویر اول با یک المان ساختاری مشخص، ابتدا گسترش و سپس ساییده شود.
 - نتیجه این عملگر پرشدن نواحی خالی خواهد بود.

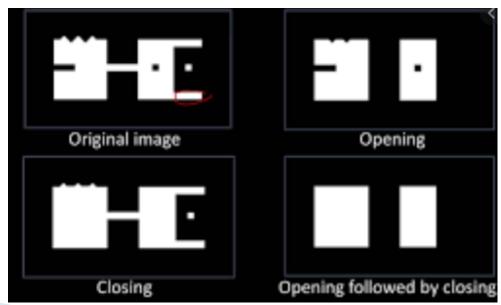


Opening and closing



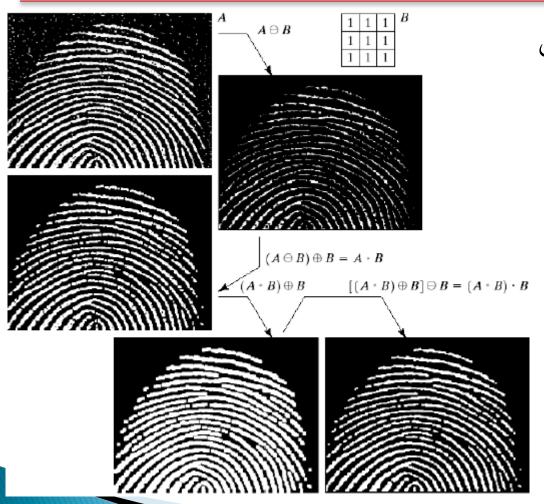
- معمولا عملگرهای مورفولوژی با هم ترکیب میشوند.
- مانند شکل زیر: ترکیب opening و closing برای استخراج

ساختار کلی عوارض



Opening and closing





- ترکیب عملگرهای
 - مورفولوژی
- ترتیب عملگرهای
 - شكل روبرو:
 - 1. سایش
 - 2. گسترش
 - 3. گسترش
 - 4. سايش

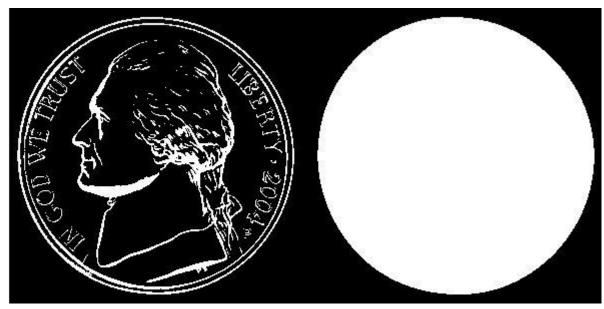
Region Filling

پر کردن نواحی (Region Filling)





تصویر اولیه از یک سکه



تصویر باینری شده آن

محدوده کامل شناسایی شده سکه با پر کردن نواحی خالی

پر کردن نواحی (Region filling)

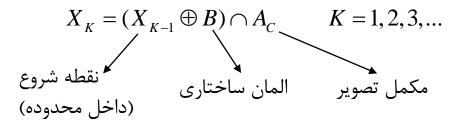


- در این روش طی یک فرآیند تکراری با گسترش نواحی خالی عوارض پر میشوند.
- چنانچه تصویر اولیه f باشد. فرآیند این روش به صورت زیر است:
 - (f با ابعاد یک تصویر صفر به اسم g (با ابعاد تصویر g
 - (تعیین موقعیت آن f انتخاب یک پیکسل از نواحی خالی f
 - 3. تغییر مقدار آن پیکسل در تصویر g به مقدار ۱
 - 4. گسترش تصویر g با یک المان ساختاری f اتصاله f

پر کردن نواحی (Region filling)



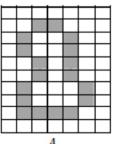
- 5. تغییر مقادیر تصویر g به صفر در جاهایی که f مقدار ۱ دارند.
 - 6. تکرار مراحل ۴ و ۵ تا زمانی که دیگر تغییری اتفاق نیفتد. به عبارتی تا زمانی که دیگر پیکسلی مقدارش تغییر نکند.
 - 7. در پایان نیز جاهایی که f مقدار ۱ دارد، در آن موقعیتها مقدارشان در تصویر g به ۱ تبدیل می شود.



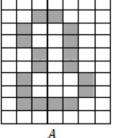
پر کردن نواحی (Region filling)

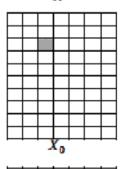


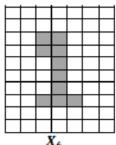
• فرآیند پر کردن نواحی با تکرار گسترش (به صورت گرافیکی)

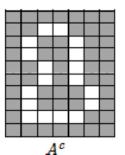


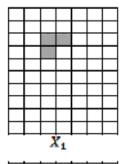
 $X_K = (X_{K-1} \oplus B) \cap A_C$ K = 1, 2, 3, ...

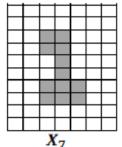




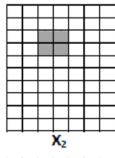


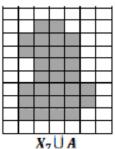








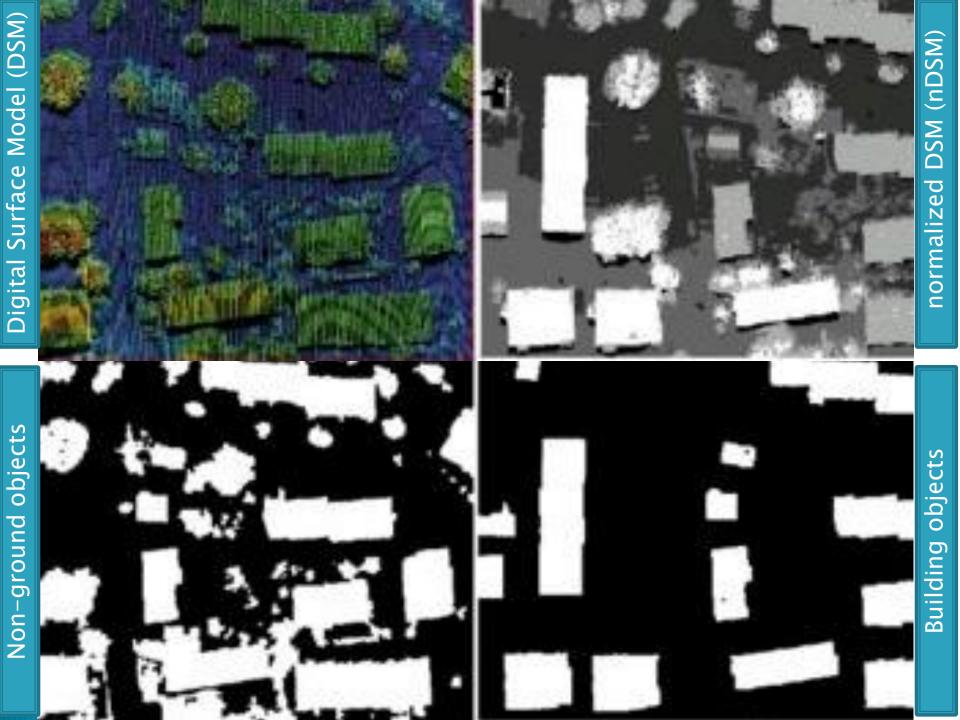




Junai Snapur

N. Tatar

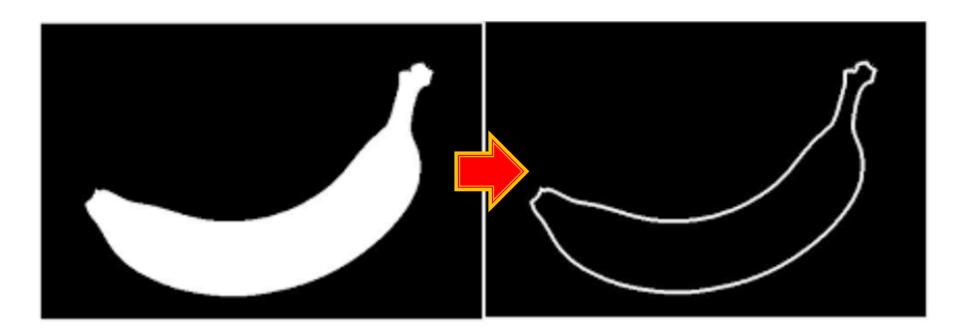
Boundary Extraction



(Boundary extraction) استخراج مرز



• چگونه مرز بیرونی عوارض را استخراج کنیم؟



استخراج مرز (Boundary extraction)



- برای استخراج مرز از روی تصاویر باینری فرآیند زیر انجام می گیرد.
- 1. تصویر با یک المان ساختاری ۸ اتصاله ۳×۳ گسترش می یابد.
- 2. چنانچه تصویر باینری اولیه از تصویر گسترش یافته کسر شود، نتیجه آن مرز عوارض خواهد بود.

$$g(x,y) = f(x,y) - (f(x,y) \oplus S)$$
 المان ساختارى تصوير باينرى

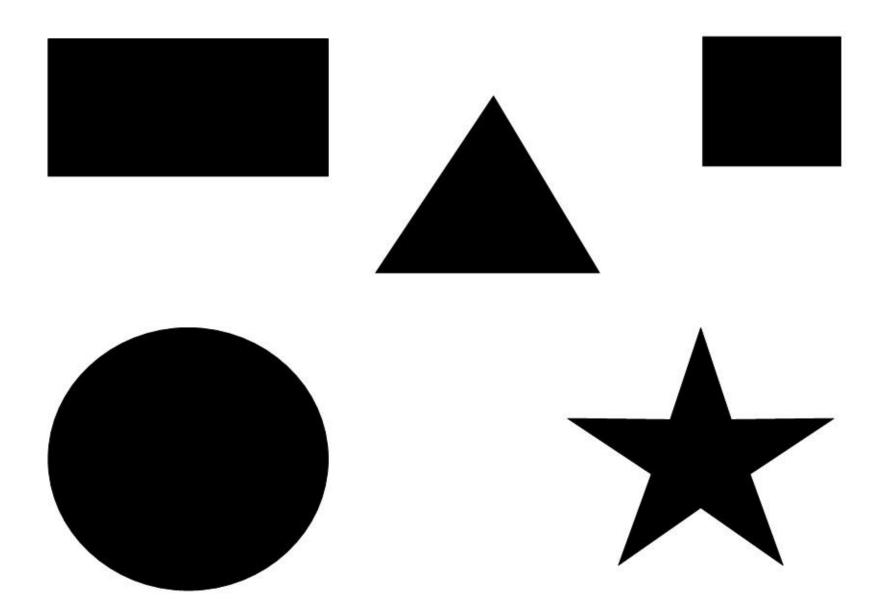
استخراج مرز (Boundary extraction)



• مثال: استخراج مرز عوارض با اپراتورهای مورفولوژی



Connected Component Analysis





• همانطور که در شکل زیر نشان داده شده است، پس از به کارگیری آنالیز مولفههای متصله بر روی تصویر باینری عوارض مختلف در تصویر خروجی مقدار منحصر بفردی خواهند داشت.

0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	1	1	1
1	1	1	0	0	1	0
1	0	0	0	0	1	0
0	0	0	1	0	0	0
0	0	1	1	0	0	0
0	0	0	0	0	1	1

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

تصوير باينرى اوليه

پس از آنالیز مولفههای اتصال



- الگوریتم این روش نیز به مانند روش پرکردن نواحی خالی است. لذا چنانچه تصویر اولیه f باشد. فرآیند آن به صورت زیر است:
 - (f با ابعاد تصویر g و g (با ابعاد تصویر g).
 - 2. انتخاب یک پیکسل از نواحی با مقدار ۱ از روی 2
 - 3. تغییر مقدار آن پیکسل در ماتریس T به مقدار ۱
 - 4. گسترش ماتریس T با یک المان ساختاری ۴ اتصاله ۳×۳
 - 0 در تصویر T در تصویر T در تصویر T در نواحی T

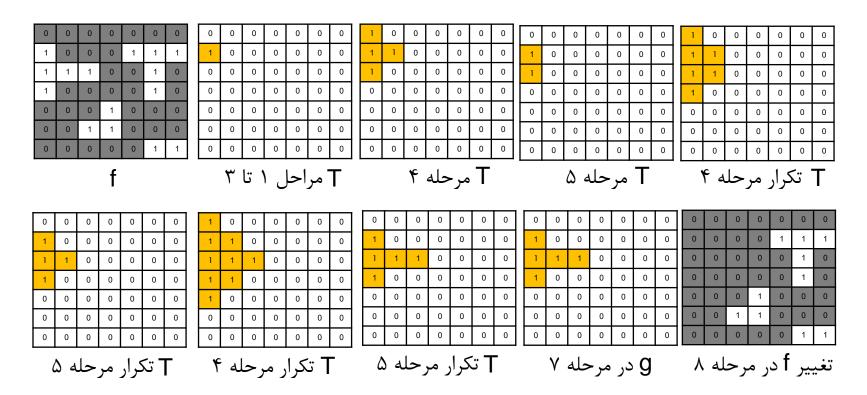


- 6. تکرار مراحل ۴ و ۵ تا زمانی که دیگر تغییری اتفاق نیفتد.
- 7. پس از مرحله ۶، جاهایی از ماتریس g که در T مقداری برابر با ۱ دارند به آنها مقداری غیر از ۰ و ۱ داده می شود.
- المهرستان جاهایی در ماتریس g که مقدار غیر صفر دارند، در تصویر f مقدارشان صفر خواهد شد.
- f مراحل ۱ تا ۸ تا زمانی که دیگر پیکسل با مقدار ۱ در تصویر وجود نداشته باشد، تکرار می شود.

0	1	0
1	1	1
0	1	0



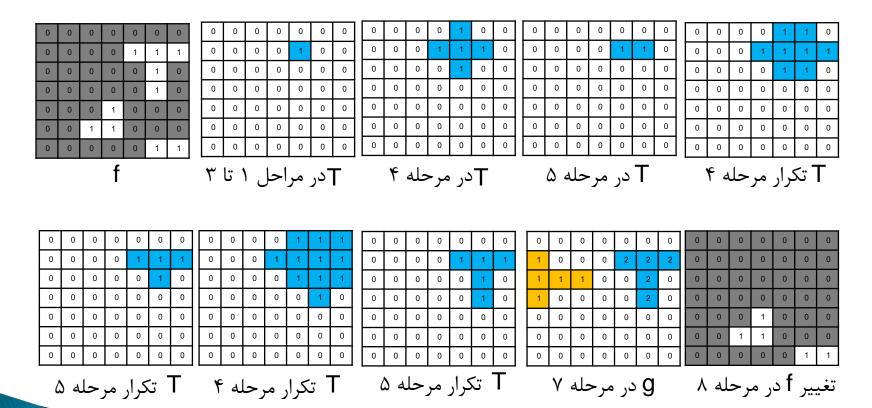
• مراحل این الگوریتم به صورت گرافیکی برای عارضه اول:

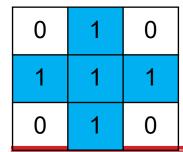


0	1	0
1	1	1
0	1	0



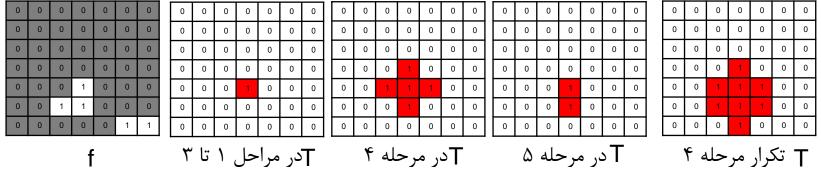
• مراحل این الگوریتم به صورت گرافیکی برای عارضه دوم:





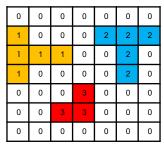


• مراحل این الگوریتم به صورت گرافیکی برای عارضه سوم:

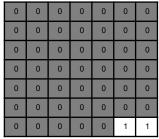


0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	1	0	0	0
0	0	1	1	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0

T تکرار مرحله ۵



g در مرحله ۷

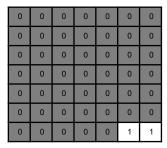


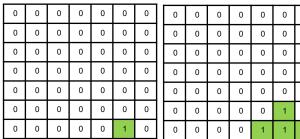
تغییر f در مرحله ۸

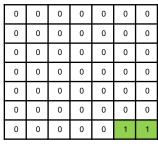
0	1	0
1	1	1
0	1	0

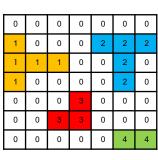


• مراحل این الگوریتم به صورت گرافیکی برای عارضه چهارم :





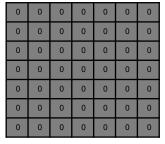




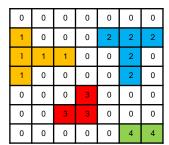
T در مرحله ۴ T در مراحل ۱ تا ۳

 $^{\circ}$ در مرحله $^{\circ}$

g در مرحله ۷



 Λ در مرحله f

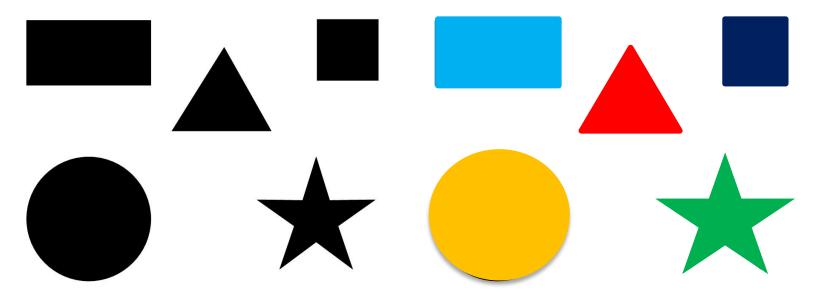


نتیجه نهایی پس از أناليز مولفههاي متصله



• چنانچه عوارض تفکیک شوند می توان آنها را بهتر تشخیص داد.

مثلا تعیین کرد کدام دایره است، کدام مربع، کدام مثلث و ...



تصوير باينرى

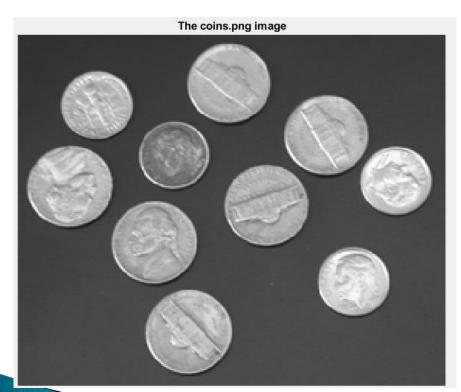
بعد از آنالیز مولفههای متصله

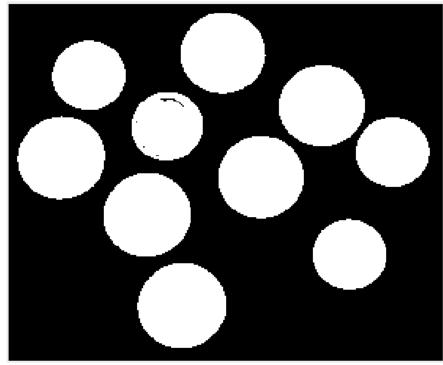


- از جمله کاربردهای آنالیز مولفههای متصله می توان به استخراج اطلاعات هندسی عوارض مختلف اشاره کرد.
- به طور مثال فرض کنید، تعدادی ساختمان از روی یک تصویر سنجش از دور استخراج کردهاید؛ برای تعیین مساحت، ابعاد و سایر اطلاعات آن عوارض بعد از باینری کردن تصویر، اولین گام تفکیک عوارض مختلف است.



• مثال: باینری کردن تصویر coins.png





تصوير اوليه

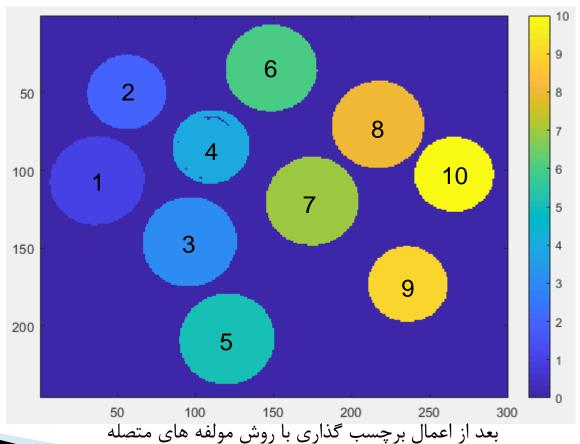
تصویر باینری (اعمال حد آستانه ۹۵ به تصویر اولیه)

Digital Image Processing –Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur

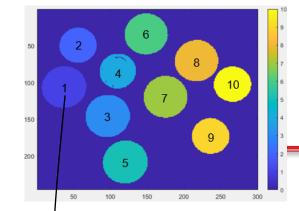


• مثال: تفکیک عوارض از روی تصویر باینری شده coins.png



Digital Image Processing – Morphological Filtering
N. Tatar

Jundi Shapur





• مثال: استخراج اطلاعات از عوارض

	مشخصات عوارض مختلف در تصویر coins										
	شماره عارضه	تعداد پیکسل	شعاع	ن مرکز X	مختصان Y	میانگین درجه خاکستری	انحراف معیار	مقدار گرادیان			
		, 		^	Ī		<i>)</i> "				
>	1	2710	29.4	37.1	106.7	185	23.2	108.4			
	2	1907	24.6	56.1	49.8	184	23.7	121.8			
	3	2734	29.5	96.3	146.0	172	18.7	96.5			
	4	1827	24.1	110.0	85.0	133	23.7	113.4			
	5	2807	29.9	120.3	208.6	180	22.2	104.3			
	6	2572	28.6	148.6	34.4	179	18.9	89.3			
	7	2659	29.1	174.9	119.9	172	19.1	97.7			
	8	2613	28.8	217.0	70.7	183	22.4	101.7			
	9	1946	24.9	236.0	173.3	206	29.4	124.6			
	10	1918	24.7	265.8	102.6	208	30.3	137.4			



- استخراج اطلاعات هندسی و رادیومتریکی عوارض مختلف به متخصصین پردازش تصویر کمک می کند تا تشخیص و برآورد بهتری از عوارض داشته باشند.
- به طور مثال برای تشخیص سکههای مثال اسلایدهای قبل می توان از مساحت، شعاع و درجات خاکستری استفاده کرد و ارزش هر سکه را به صورت اتوماتیک تشخیص داد. مثلا بگوییم سکه شماره ۱ یک سکهی پنج سنتی است.



• مثال: سکه ۵ سنتی جفرسون



Skeletonization

اسكلت بندى (Skeletonization)



- در کاربردهای متعددی مانند شناسایی الگو، شناسایی نویسنده از روی دستخط، ذخیره سازی و ... لازم است اسکلت کلی عوارض استخراج شود.
- روشهای اسکلتبندی را با روشهای لاغرسازی نیز تعریف می کنند، اما عبارت "اسکلت" دقیقتر است.
- اسکلت بندی در پردازش دادههای سه بعدی (مانند اسکلت عارضه متحرک در هر لحظه) نیز مورد استفاده قرار می گیرد.

اسكلت بندى



ورودي ورودي ٠ ۲ ¥264

IV. Ialai

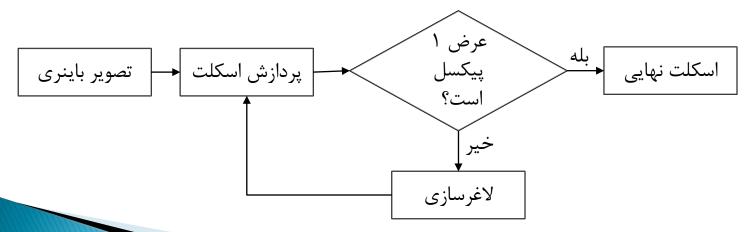
• به طور کلی هدف اسكلتبندى استخراج اسكلت عوارض واقع در تصوير است.

ogical Filtering Jundi Shapur





• تاکنون روشهای متعددی برای استخراج اسکلت عوارض باینری ارائه شده است. اما به طور کلی روشهای اسکلتبندی طی یک فرآیند تکراری تا جایی که به عرض یک پیکسل برسند تصویر را لاغر می کنند.



اسكلت بندى



• مثال: خروجی اسکلت بندی روشهای مختلف برای استخراج

روش روش روش Chen Chin Guo 1996 1987 1992

اسكلت حروف

توضيح شكل روبرو:

- محدوده خاکستری: محدوده
 عوارض در حالت باینری
- خطوط سیاه رنگ: اسکلت استخراج شده

اسكلت بندى



• مثال: روشهای مختلف با دادههای مختلف

Original Image	Altuwaijri Thinning	Zhang's Thinning	Original Image	Altuwaijr Thinning	i Zhang's Thinning
2	2 8		J		
عِن	SP (R	X	χ	χ
4	<i>b</i> -	5	ث	ن	(میک
ش	۽ ش	مثر	ق	Jundi Sk	9

58

N. Tatar

Jundi Shapur

Morphological filtering for other data



• ورودی تمام روشهایی که در این فصل تا پیش از این اسلاید ارائه شد، تصاویر باینری بودند. به عبارتی تمام این روشهای با دادههای ۰ و ۱ کار می کردند.

1	0	0	0	1	1	1
1	1	1	0	0	1	0
1	0	0	0	0	1	0
0	0	0	1	0	0	0
0	0	1	1	0	0	0

• اما برای سایر دادهها (مانند تصاویر خاکستری، مدلهای رقومی و ...) امکان پردازش مورفولوژی در آنها وجود دارد؟



- برای به کارگیری الگوریتمهای مورفولوژی در سایر دادهها از دو ax عملگر min و ستفاده می شود. سایش و گسترش در آنها به صورت زیر است:
- 1. مقدار همه پیکسلهای تصویر ورودی متناظر با پیکسلهای موثر در المان ساختاری، به صورت صعودی مرتب می شوند.
 - بالاترین مقدار به عنوان خروجی گسترش در نظر گرفته میشود.
 - کمترین مقدار به عنوان خروجی سایش در نظر گرفته میشود.

تصوير اوليه

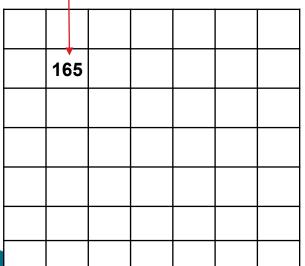
min

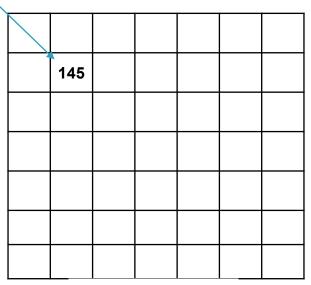
145	130	142	140	50	دادهها	اب	س	د,	ردةما	مورفوا
165	159	145	90	51		J**				



• مثال: سایش و گسترش در دادههای ۸ بیتی با یک المان ساختاری ۸ اتصاله

max





cal Filtering تصوير سايش شده Processing

Jundi Shapur

تصوير اوليه

150	150	145	130	142	140	50
162	163	165	159	145	90	51
156	154	150	150	87	85	49
152	150	145	88	88	47	45
140	135	85	86	47	47	54
90	90	90	91	55	52	36
92	91	48	47	48	45	52

مورفولوژی در سایر دادهها



• مثال: سایش و گسترش در دادههای ۸ بیتی با یک المان ساختاری ۸ اتصاله

Dilation

163	165	165	165	159	145	140
163	165	165	165	159	145	140
163	165	165	165	159	145	90
156	156	154	150	150	88	85
152	152	150	145	91	88	54
140	140	135	91	91	55	54
92	92	91	91	91	55	52

Erosion

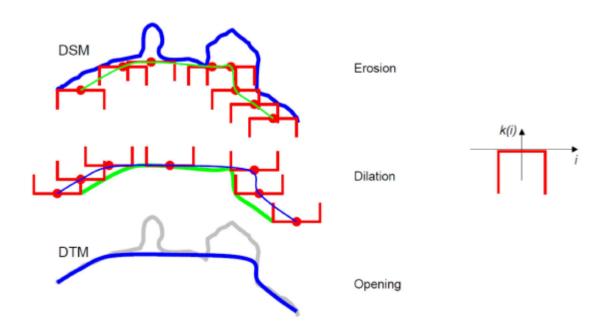
150	145	130	130	90	50	50
150	145	130	87	85	49	49
150	145	88	87	47	45	45
135	85	85	47	47	45	45
90	85	85	47	47	36	36
90	48	47	47	45	36	36
90	48	47	47	45	36	36

Processing تصوير گسترش يافته

cal Filtering يتصوير سايش شده **Jundi Shapur**

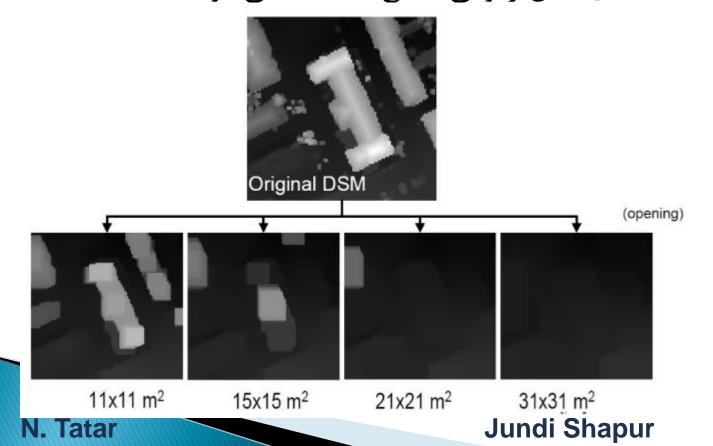


• از اپراتورهای مورفولوژی برای حذف ساختمانها و عوارض سهبعدی مدل رقومی سطح استفاده می شود.





• از اپراتورهای مورفولوژی برای حذف ساختمانها و عوارض سهبعدی مدل رقومی سطح استفاده می شود.

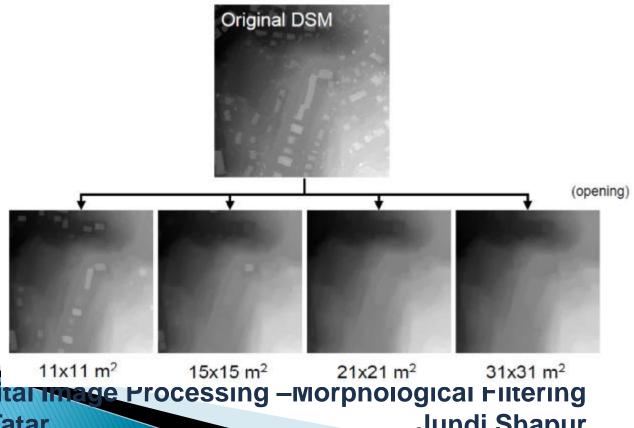


65



• برای تبدیل مدل رقومی سطح (DSM) به مدل رقومی ارتفاعی

(DTM) از ایراتور opening استفاده می شود.

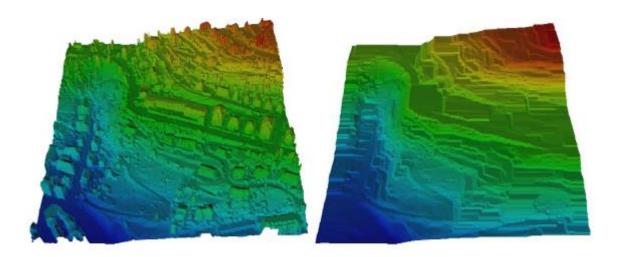


Jundi Shapur N. Tatar





• برای تبدیل مدل رقومی سطح (DSM) به مدل رقومی ارتفاعی (DTM) از اپراتور opening استفاده می شود.



Original DSM

DTM obtained by opening

1	1	1
1	1	1
1	1	1

تمرین شماره ۶- برنامه نویسی



- روشهای مبتنی بر مورفولوژی مانند Opening ، Dilation ،Erosion، مورفولوژی مانند Connected Component Analysis و روش Closing و روش (یا یایتون) پیاده سازی کنید.
- نکته: تنها در مورد روش Connected Component Analysis می توانید از کد آماده متلب استفاده کنید.
- نتیجه این فعالیت را در سیستم خود اجرا کرده و از اجرای آن عکس بگیرید.

 کدها و عکس را تا جلسه بعد به آدرس noorollah.tatar@gmail.com با

 موضوع "تمرین شماره ۶ درس پردازش تصویر" ایمیل کنید.



تمرین شماره ۶- تحقیقاتی

- چنانچه دانشجویان مایل باشند می توانند به جای برنامه نویسی تمرین ۶ یک فعالیت تحقیقاتی انجام دهند.
- وضوع فعالیت تحقیقاتی: الگوریتم Geodesic dilation چگونه DSM را به DTM تبدیل می کند؟
 - نکته ۱: این فعالیت اختیاری است.
 - منبع برای این فعالیت مقاله روبروست: separating off-terrain points from terrain points in laser scanning data
- نتیجه این فعالیت را تا جلسه بعد به آدرس moorollah.tatar@gmail.com
 با موضوع "تمرین شماره ۶ درس پردازش تصویر" ایمیل کنید.



