

مبانی بینایی کامپیوتر

مدرس: محمدرضا محمدی بهار ۱۴۰۳

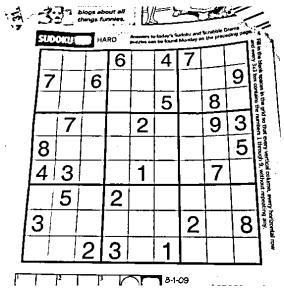
ناحیهبندی تصویر

Image Segmentation

آستانه گذاری وفقی

dst = cv2.adaptiveThreshold(src, maxValue, adaptiveMethod, thresholdType, blockSize, C)





استخراج ناحیهها از تصویر باینری

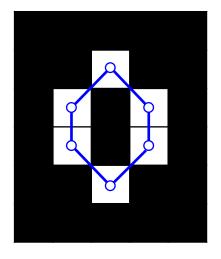
- با استفاده از روشهای ذکر شده، یک تصویر دوسطحی بدست میآید
 - حال باید پیسکلهای مربوط به هر ناحیه را مشخص کنیم

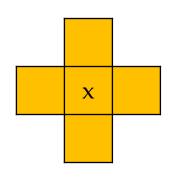
0	0	0	1	1	0	0	0
0	0	1	1	1	1	0	0
0	0	0	1	0	1	0	0
0	1	0	0	0	0	0	1
1	1	0	0	0	1	1	1
1	1	0	0	1	1	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1
0	0	0	0	0	0	1	0

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

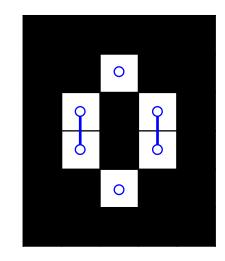


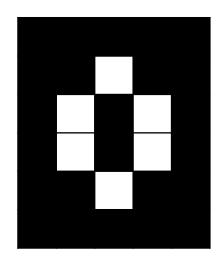
8-connectivity





4-connectivity



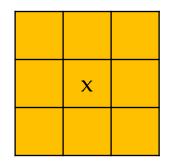




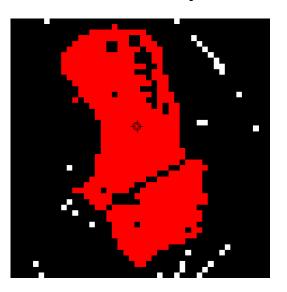
• کدام پیکسلها به هم متصل هستند؟

اتصال پیکسلها

• کدام پیکسلها به هم متصل هستند؟



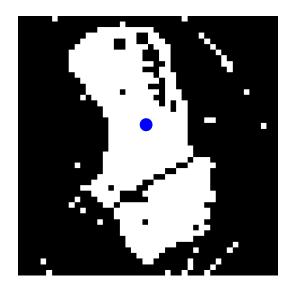
8-connectivity



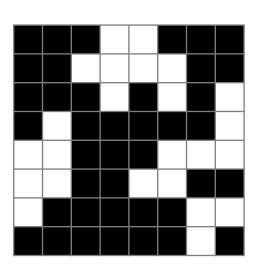
X

4-connectivity

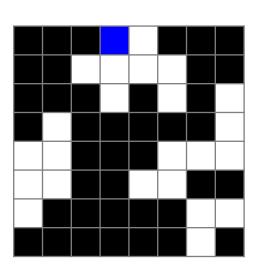




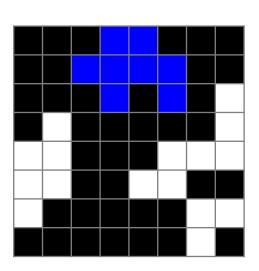
- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم



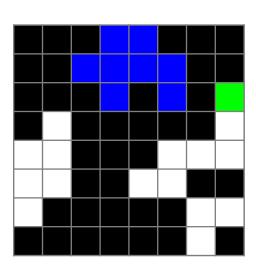
- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم



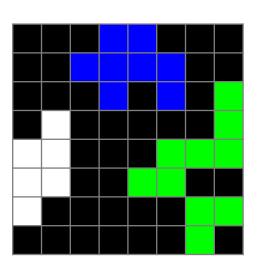
- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم



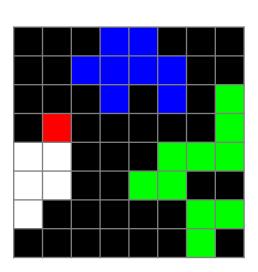
- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم
 - سپس، این روند برای پیکسلهای بعدی که هنوز برچسب نخوردهاند تکرار میشود



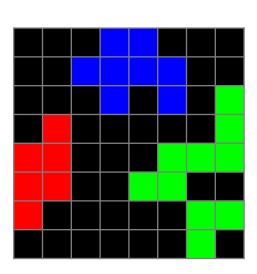
- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم
 - سپس، این روند برای پیکسلهای بعدی که هنوز برچسب نخوردهاند تکرار میشود



- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم
 - سپس، این روند برای پیکسلهای بعدی که هنوز برچسب نخوردهاند تکرار میشود



- چگونه اجزاء متصل در تصویر باینری را مشخص کنیم؟
 - الگوریتم یک جزء در هر زمان
- در این الگوریتم برای استخراج اجزاء، از پیکسل نخست تصویر شروع می کنیم و به هر پیکسل که رسیدیم پیکسلهای متصل به آن را محاسبه می کنیم
 - سپس، این روند برای پیکسلهای بعدی که هنوز برچسب نخوردهاند تکرار میشود



// Finding the connected component containing an

1. Initialize

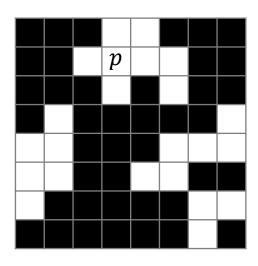
object pixel p

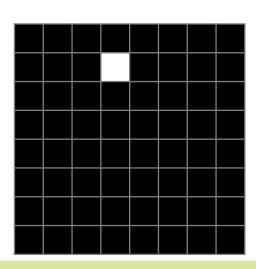
- 1. Create a result set S that contains only p
- 2. Create a Visited flag at each pixel, and set it to be False except for p
- 3. Initialize a queue (or stack) Q that contains only p.
- 2. Repeat until Q is empty:
 - 1. Pop a pixel x from Q.

استخراج یک ناحیه متصل

$$S = \{(1,3)\}$$

$$Q = \{(1,3)\}$$





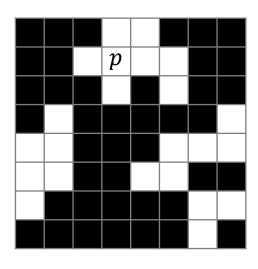
1. Initialize

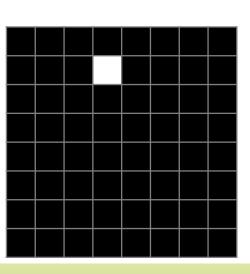
- 1. Create a result set S that contains only p
- 2. Create a Visited flag at each pixel, and set it to be False except for p
- 3. Initialize a queue (or stack) Q that contains only p.
- 2. Repeat until Q is empty:
 - 1. Pop a pixel x from Q.
 - 2. For each unvisited object pixel y connected to x, add y to S, set its flag to be visited, and push y to Q.

استخراج یک ناحیه متصل

$$S = \{(1,3)\}\$$

 $Q = \{\}$





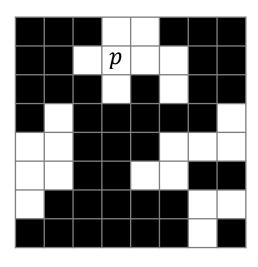
1. Initialize

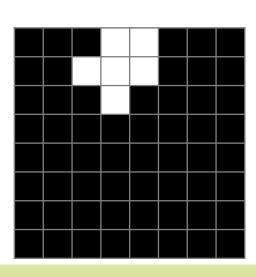
- 1. Create a result set S that contains only p
- 2. Create a Visited flag at each pixel, and set it to be False except for p
- 3. Initialize a queue (or stack) Q that contains only p.
- 2. Repeat until Q is empty:
 - 1. Pop a pixel x from Q.
 - 2. For each unvisited object pixel y connected to x, add y to S, set its flag to be visited, and push y to Q.
- 3. Output S

ستخراج یک ناحیه متصل

$$S = \{(1,3), (0,3), (1,2), ...\}$$

 $Q = \{(0,3), (1,2), ...\}$





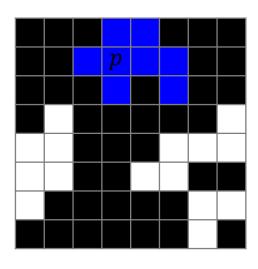
1. Initialize

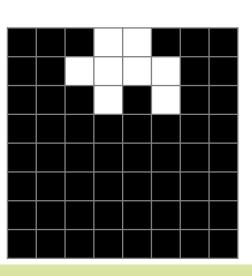
- 1. Create a result set S that contains only p
- 2. Create a Visited flag at each pixel, and set it to be False except for p
- 3. Initialize a queue (or stack) Q that contains only p.
- 2. Repeat until Q is empty:
 - 1. Pop a pixel x from Q.
 - 2. For each unvisited object pixel y connected to x, add y to S, set its flag to be visited, and push y to Q.
- 3. Output S

استخراج یک ناحیه متصل

$$S = \{(1,3), (0,3), (1,2), ...\}$$

 $Q = \{ \}$



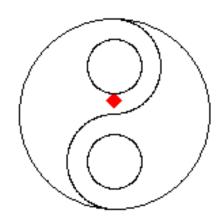


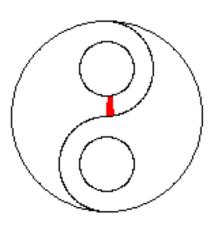
1. Initialize

- 1. Create a result set S that contains only p
- 2. Create a Visited flag at each pixel, and set it to be False except for p
- 3. Initialize a queue (or stack) Q that contains only p.
- 2. Repeat until Q is empty:
 - 1. Pop a pixel x from Q.
 - 2. For each unvisited object pixel y connected to x, add y to S, set its flag to be visited, and push y to Q.

3. Output S

استخراج یک ناحیه متصل





• هدف از این الگوریتم استخراج ناحیه مربوط به یک شیئ در تصویر است که یک نقطه از آن را میدانیم





• هدف از این الگوریتم استخراج ناحیه مربوط به یک شیئ در تصویر است که یک نقطه از آن را میدانیم





• هدف از این الگوریتم استخراج ناحیه مربوط به یک شیئ در تصویر است که یک نقطه از آن را میدانیم





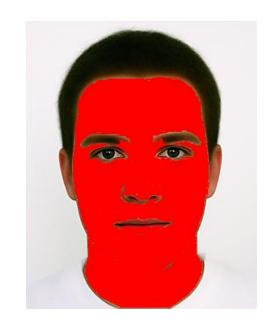
• هدف از این الگوریتم استخراج ناحیه مربوط به یک شیئ در تصویر است که یک نقطه از آن را میدانیم





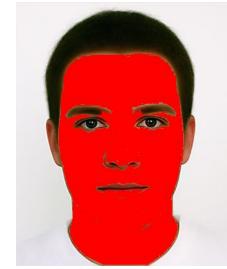
• هدف از این الگوریتم استخراج ناحیه مربوط به یک شیئ در تصویر است که یک نقطه از آن را میدانیم





- الگوریتم رشد ناحیه مشابه با استخراج یک جزء متصل در تصویر باینری است
- تفاوت با تصویر باینری آن است که مقادیر پیکسلها باینری نیستند و حتی می توانند رنگی باشند
- در پیادهسازی، تفاوت اصلی در این است که پیکسلهای همسایه به چه شرطی به ناحیه اضافه شوند؟
 - باید محتوای مشابهی داشته باشد که معادل با اختلاف کم است
 - اختلاف با چه معیاری سنجیده شود؟



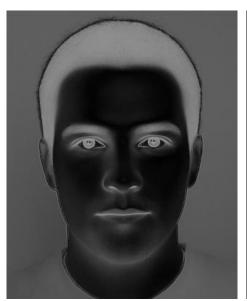


معیار اختلاف برای رشد ناحیه

- میتوان رنگ پیکسل مورد نظر را با رنگ پیکسل بذر مقایسه کرد و اگر اختلاف آنها از حدی کمتر بود به ناحیه اضافه شوند
- این روش معادل با این است که ابتدا تصویر را بر اساس اختلاف با رنگ مورد نظر باینری کرده و سپس ناحیه متصل به این پیکسل را استخراج کنیم





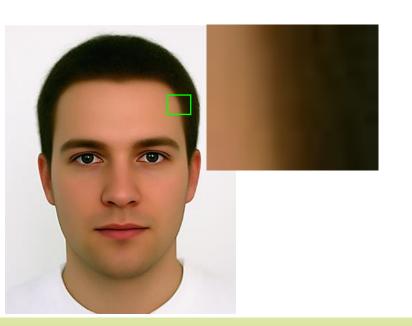


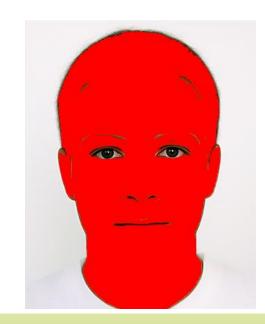


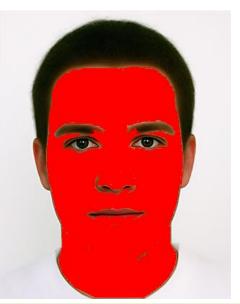


معیار اختلاف برای رشد ناحیه

- می توان مقایسه را بجای پیکسل بذر با پیکسلهای مجاور انجام داد
 - به این حالت رشد محلی (در برابر رشد سراسری) گفته میشود
- این روش برای حالتهایی که مرز ضعیف وجود دارد دچار نشت میشود







پردازشهای مورفولوژی

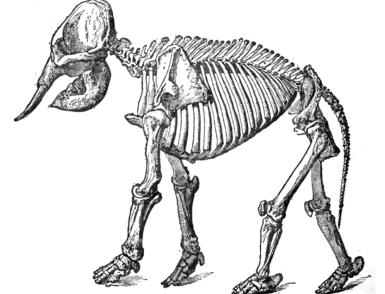
Morphological Image Processing

مورفولوژي

• مورفولوژی (ریختشناسی) شاخهای از علم زیستشناسی است که به مطالعه شکل ظاهری و ویژگیهای ساختاری خاص حیوانات و گیاهان میپردازد

• پردازشهای مورفولوژی به ابزار و روشهایی گفته میشود که برای استخراج اجزای مفید تصویر نظیر مرزها و گوشهها استفاده میشود

• عملگرهای مورفولوژی اغلب برای تصاویر باینری استفاده میشوند



نظریه مجموعهها

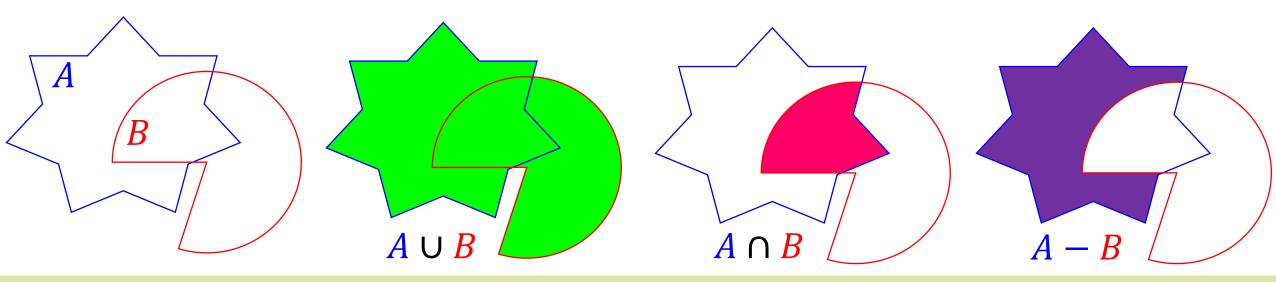
- استفاده $a \in A$ یک مجموعه باشد، از نماد $a = (a_1, a_2)$ و $a = (a_1, a_2)$ و اگر $a \in A$ یک میکنیم
 - و اگر $a \not\in A$ یک عنصر از A نباشد، نماد $a \not\in A$ را استفاده می کنیم \bullet
 - ϕ مجموعه بدون عضو، مجموعه تهی نامیده می شود با نماد
- اگر تمام عناصر مجموعه A در مجموعه B وجود داشته باشند، در آنصورت A زیرمجموعه B است و با نماد $A \subseteq B$ نشان داده می شود

نظریه مجموعهها

- اجتماع مجموعههای A و B شامل تمام عناصر این دو مجموعه است •
- اشتراک مجموعههای A و B تنها شامل عناصر مشترک در دو مجموعه است

 $A-B=A\cap B^c$ تفاضل مجموعه A از مجموعه B شامل عناصری از A است که در B وجود ندارند A از مجموعه A شامل عناصری از A است که در A وجود ندارند A است که در A و است که در A و

مکمل مجموعه A^c شامل تمام عناصری است که در مجموعه A وجود ندارند و با A^c نشان داده می شود \bullet



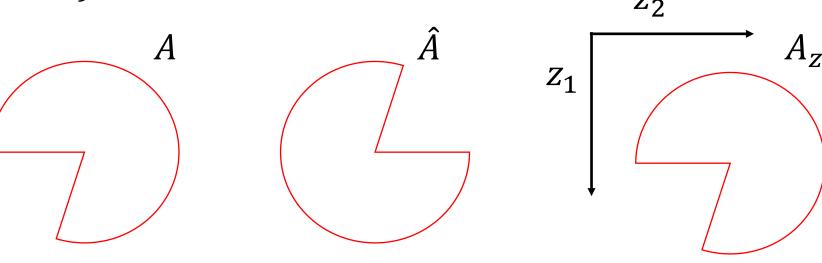
نظریه مجموعهها

• انعکاس مجموعه A به صورت زیر تعریف می شود

$$\hat{A} = \{w | w = -a, \text{ for } a \in A\}$$

انتقال مجموعه A به اندازه نقطه $z=(z_1,z_2)$ عبارت است از ullet

$$A_z = \{w | w = a + z, \text{ for } a \in A\}$$



عملگر گسترش

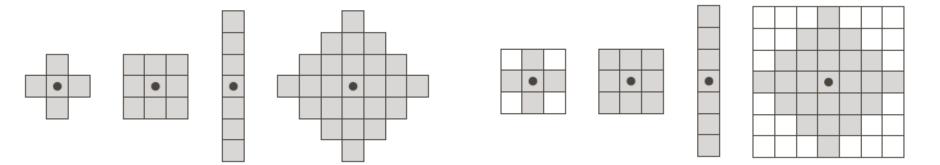
• عملگر گسترش (dilate) برای گسترش مجموعه A توسط B به صورت زیر تعریف می شود:

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right\} \right\}$$

• این رابطه به مفهوم بدست آوردن انعکاس B حول مرکز (لنگر) خودش و جابجایی آن به اندازه Z است که اگر این نسخه از B دارای اشتراک با A بود، Z جزء مجموعه جدید خواهد بود

عنصر ساختاري

• به مجموعه B در عملگر گسترش (و عملگرهای بعدی) عنصر ساختاری (Structuring Element) گفته می شود که انتخاب مناسب آن نتیجه مستقیم در عملکرد عملگرها دارد



$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right. \right\}$$

Input image





Structuring Element

1 1 1



|--|

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right\} \right\}$$

Input image





Structuring Element

1 1 1



1	1								
---	---	--	--	--	--	--	--	--	--

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right. \right\}$$

Input image

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

1

Structuring Element

1 1 1



1	1	0							
---	---	---	--	--	--	--	--	--	--

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right. \right\}$$

Input image



1

Structuring Element

1 1 1



1	1	0	0						
---	---	---	---	--	--	--	--	--	--

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right\} \right\}$$

Input image



1

Structuring Element

1 1 1



1	1	0	0	1					
---	---	---	---	---	--	--	--	--	--

$$A \oplus B = \left\{ z \left| \left(\widehat{B} \right)_z \cap A \neq \emptyset \right. \right\}$$

Input image



Structuring Element

1 1 1



1	1	0	0	1	1	1	1	1	1
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

