

10주: 영상분할(2)

김 남 규 (ngkim@deu.ac.kr)

10주: 영상분할(2)

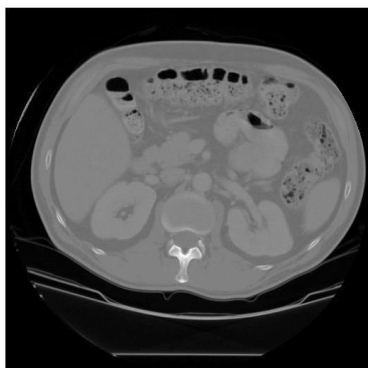
1 연결 성분 분석

김 남 규 (ngkim@deu.ac.kr)

연결 성분 분석 (Connected Component Analysis)

- CCA, connected component labeling, region labeling/extraction, blob extraction/discovery ...
- 이진 영상에서 연결된 화소군을 분석하고 식별하는 과정: 연결된 화소 \rightarrow 이웃 화소(neighbors) 분석
- 연결화소군 레이블링 (connected component labeling): 이진 영상(binary image)으로 부터 배경은 0으로 연결된 화소군/성분은 각기 다른 정수의 값을 갖는 레이블이 지정된 이미지(a labeled image)를 얻는 과정

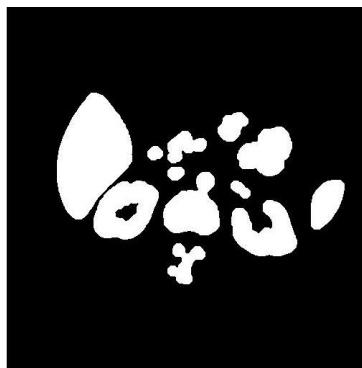
	N		NW	N	NE
W		E	W		E
	S		SW	S	SE



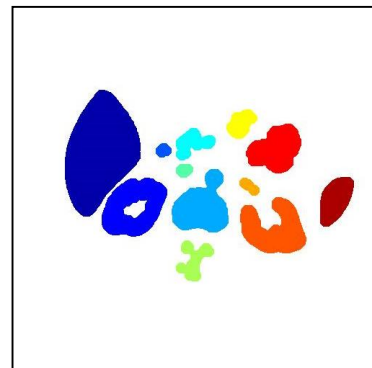
Original image



Thresholded image



After morphology



Connected components

4-이웃

8-이웃

CCA 1: 재귀 추적(recursive tracking) 알고리즘

Compute the connected components of a binary image.
B is the original binary image.
LB will be the labeled connected component image.

```
procedure recursive_connected_components(B, LB);  
{  
  LB := negate(B);  
  label := 0;  
  find_components(LB, label);  
  print(LB);  
}
```

```
procedure find_components(LB, label);  
{  
  for L := 0 to MaxRow  
    for P := 0 to MaxCol  
      if LB[L,P] == -1 then  
        {  
          label := label + 1;  
          search(LB, label, L, P);  
        }  
}
```

```
procedure search(LB, label, L, P);  
{  
  LB[L,P] := label;  
  Nset := neighbors(L, P);  
  for each (L',P') in Nset  
    {  
      if LB[L',P'] == -1  
        then search(LB, label, L', P');  
    }  
}
```

- 이진영상의 1값을 모두 -1를 바꾼다: negate
- -1 화소값을 찾으면 새로운 레이블로 지정하고, -1 값을 갖는 주변을 찾기 위한 search 절차를 수행한다.
- 이웃의 모든 -1 값에 대해 재귀적으로 search를 수행한다

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

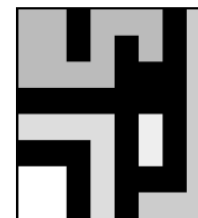
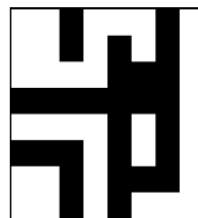
a) binary image

1	1	0	1	1	1	0	2
1	1	0	1	0	1	0	2
1	1	1	1	0	0	0	2
0	0	0	0	0	0	0	2
3	3	3	3	0	4	0	2
0	0	0	3	0	4	0	2
5	5	0	3	0	0	0	2
5	5	0	3	0	2	2	2

b) connected components labeling

1	2	3
4		5
6	7	8

8-이웃



c) binary image and labeling, expanded for viewing

CCA 2: 행단위(row-by-row) 알고리즘

Compute the connected components of a binary image.
B is the original binary image.
LB will be the labeled connected component image.

```
procedure classical_with_union-find(B, LB);
{
  "Initialize structures."
  initialize();
  "Pass 1 assigns initial labels to each row L of the image."
  for L := 0 to MaxRow
  {
    "Initialize all labels on line L to zero"
    for P := 0 to MaxCol
      LB[L,P] := 0;
    "Process line L."
    for P := 0 to MaxCol
      if B[L,P] == 1 then
      {
        A := prior_neighbors(L,P);
        if isempty(A)
          then { M := label; label := label + 1; };
        else M := min(labels(A));
        LB[L,P] := M;
        for X in labels(A) and X <> M
          union(M, X, PARENT);
      }
  }
  "Pass 2 replaces Pass 1 labels with equivalence class labels."
  for L := 0 to MaxRow
    for P := 0 to MaxCol
      if B[L,P] == 1
        then LB[L,P] := find(LB[L,P], PARENT);
  };
```

- 현재 화소를 중심으로 이전 이웃(prior neighbors)의 연관성을 보고 레이블링을 전파한다.

NW	N	
W		

- 같은 화소에 복수 레이블링 처리
 - 가장 작은 레이블값 정의 (min)
 - 복수 레이블값은 동일 클래스 구조체에 저장 (union)
- 동일 클래스로 정의된 화소를 하나로 통일한다. (find)
- 동일 클래스 구조체
= Union-find 데이터 구조체

Union-find 구조체 연산

Construct the union of two sets.

X is the label of the first set.

Y is the label of the second set.

PARENT is the array containing the union-find data structure.

```
procedure union(X, Y, PARENT);  
{  
  j := X;  
  k := Y;  
  while PARENT[j] <> 0  
    j := PARENT[j];  
  while PARENT[k] <> 0  
    k := PARENT[k];  
  if j <> k then PARENT[k] := j;  
}
```

Find the parent label of a set.

X is a label of the set.

PARENT is the array containing the union-find data structure.

```
procedure find(X, PARENT);  
{  
  j := X;  
  while PARENT[j] <> 0  
    j := PARENT[j];  
  return(j);  
}
```

Union-find 구조체 연산 예

1) 초기화: $P[i] = i$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	1	2	3	4	5	6	7	8

부모 노드 번호

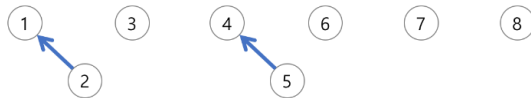
2) $\text{union}(1, 2) : \text{find}(1) = 1, \text{find}(2) = 2 \rightarrow P[2] = 1$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	1	1	3	4	5	6	7	8

부모 노드 번호

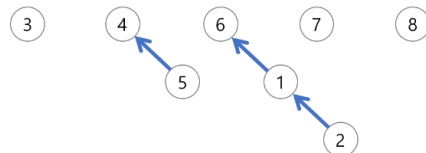
3) $\text{union}(4, 5) : \text{find}(4) = 4, \text{find}(5) = 5 \rightarrow P[5] = 4$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	1	1	3	4	4	6	7	8

부모 노드 번호

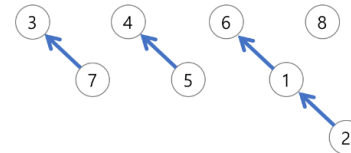
4) $\text{union}(6, 1) : \text{find}(6) = 6, \text{find}(1) = 1 \rightarrow P[1] = 6$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	6	1	3	4	4	6	7	8

부모 노드 번호

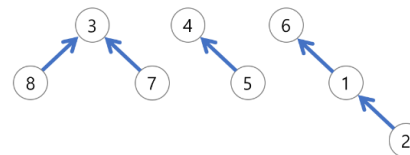
5) $\text{union}(3, 7) : \text{find}(3) = 3, \text{find}(7) = 7 \rightarrow P[7] = 3$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	6	1	3	4	4	6	3	8

부모 노드 번호

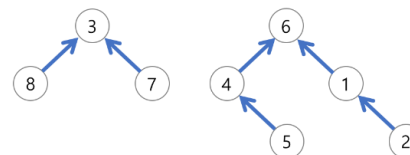
6) $\text{union}(7, 8) : \text{find}(7) = 3, \text{find}(8) = 8 \rightarrow P[8] = 3$



i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	6	1	3	4	4	6	3	3

부모 노드 번호

7) $\text{union}(2, 5) : \text{find}(2) = 6, \text{find}(5) = 4 \rightarrow P[4] = 6$



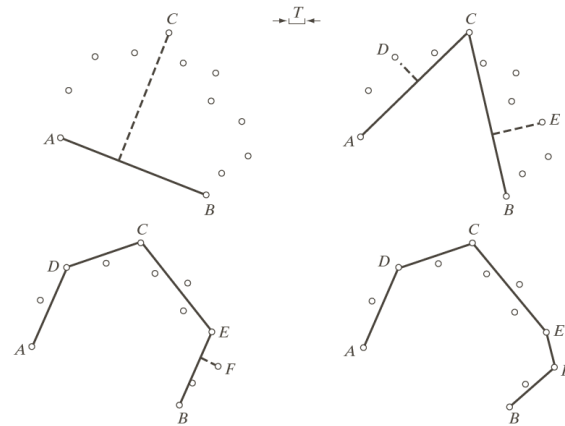
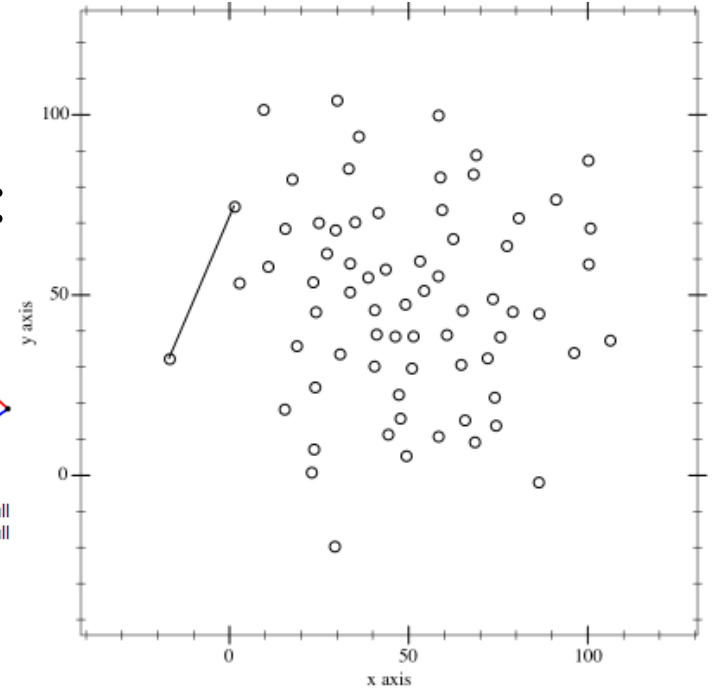
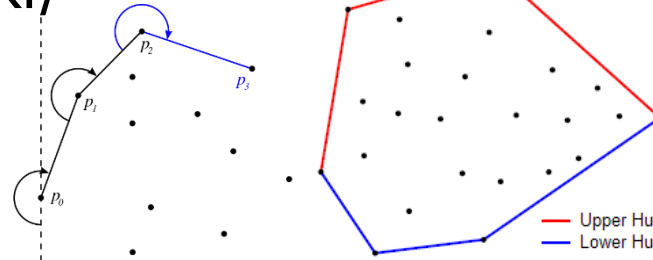
i	1	2	3	4	5	6	7	8
P[i]	6	1	3	6	4	6	3	3

부모 노드 번호

- Node - Parent 2D 배열
- 링크는 트리구조 생성 : union 연산
- 최상위 부모 탐색 : find 연산

경계 검출 (boundary detection)

- 볼록 껍질 (convex hull)
 - 주어진 점을 포함하는 가장 작은 볼록 다각형
 - 2D Andrew's monotone chain convex hull algorithm: (https://en.wikibooks.org/wiki/Algorithm_Implementation/Geometry/Convex_hull/Monotone_chain)
- 다각형 근사 (polygon approximation)
 - 관심 영역의 모습을 표현
 - 초기: min_x, max_y
 - 두 점과 다른 점 간의 거리 측정



10주차 : 끝



본 강의 자료의 내용 및 그림은 아래 책으로부터 발췌 되었음

- 파이썬으로 배우는 영상처리, Sandipan Dey 지음, 정성환, 조보호, 배종욱 옮김, 도서출판 홍릉, 2020년
- Digital Image Processing, 4th Ed., Rafael C. Gonzalez, Richard E. Woods 지음, Pearson, 2018년
- 컴퓨터 비전(Computer Vision) 기본 개념부터 최신 모바일 응용 예까지 IT CookBook, 오일석 지음, 한빛아카데미, 2014년

김 남 규 (ngkim@deu.ac.kr)