PRELUCRAREA IMAGINILOR CURS 6

Transformări ale imaginilor

Transformări ale imaginilor

- În general, putem spune că transformarea unei imagini se adresează:
- □ **ochiului uman**, pentru a puta observa mai bine anumite caracteristici ale imaginii studiate, sau
- □ prelucrării automate în scopul recunoașterii formelor.

Scopul transformărilor descrise în acest paragraf este de a obţine anumite structuri formate din linii şi curbe (imagini de tip 3) necesare recunoaşterii formelor.

În analiza imaginilor, o etapă importantă o constituie extragerea caracteristicilor în scopul descrierii sau interpretării scenelor, urmată de o altă etapă și anume segmentare care presupune printre altele determinatrea conturului.

Transformări ale imaginilor



1. Determinarea conturului



2. Scheletizare



3. Subţiere



1. Determinarea conturului

Determinarea conturului este transformarea unei imagini de tip 2 (alb-negru) în imagine de tip 3 (formată din linii şi curbe), după clasificarea dată în [6].

Muchiile, care caracterizează *conturul obiectului* (conturul fiind descris prin muchii), sunt utile în recunoașterea obiectelor (clasificarea în cazul reprezentărilor codificate).

Muchiile sunt locații de pixeli cu salturi mari de nuanță (nivel) de gri.

În imaginile alb-negru, muchiile sunt formate din puncte (pixeli) de culoare neagră cu cel puţin un punct alb în vecinătate.

... 1. Determinarea conturului

În rezolvarea aceste probleme trebuie precizate următoarele:

a) Conexitatea, adică definirea vecinătății.

Putem considera că un punct P(j,i) are patru vecini (pe cele patru direcţii, $\nu(P)$, $\nu(P)$, $\nu(P)$, $\nu(P)$, $\nu(P)$, $\nu(P)$) din fereastra ecran (V_E) :

$$V_4(P) = \{ Q \in V_E / \in (P,Q) = 1 \}$$

sau opt vecini:

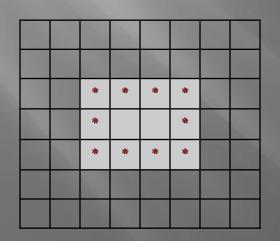
$$V_8(P) = \{ Q \in V_E / 1 \le \delta (P,Q) < 2 \}$$

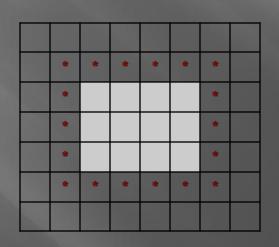


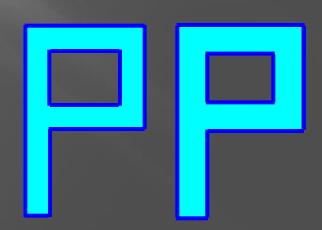
... 1. Determinarea conturului

b) Precizarea apartenenței conturului (Interior sau Exterior).

Dacă imaginea este *alb-negru*, atunci vom preciza culoarea fondului şi culoarea obiectului. Practic vom preciza o culoare (*alb* sau *negru*) care reprezintă culoarea punctelor pentru care se verifică apartenenţa la contur (conturul poate fi unul dintre urmatoarele două):







... 1. Determinarea conturului

De exemplu P ∈ Conturului dacă :

- Culoare(P)=Negru şi
- | {Q ∈ V_v(P) / Culoare(Q)=Alb } | >1

Practic se verifică pentru fiecare punct P∈V_E condiţiile de tipul celor de mai sus, sau mai simplu, putem spune:

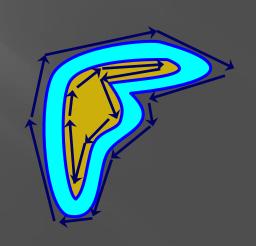
P ∈ Conturului dacă următoarea expresie este adevărată:

(Ob(P) Xor (Ob(u(P)) Or (Ob(d(P))))) Or (Ob(P) Xor (Ob(I(P)) Or (Ob(r(P))))), unde:

c) Obţinerea descrierii conturului prin traversarea punctelor determinate.

Mulţimea punctelor P determinate anterior se va ordona, prin parcurgerea acestei din vecin în vecin (rezultând şi şirul comenzilor de descriere, adică Π -cuvântul corespunzător) începând cu un punct ales din contur (de exemplu cel mai din stânga-sus), până se revine la punctul iniţial sau nu se mai poate deplasa.

Dacă mai există puncte din contur netraversate se construiește alt cuvânt de descriere și așa mai departe. In final vom avea o mulţime de Π -cuvinte de descriere, deci un Π -limbaj (așa cum se poate vedea în figura alăturată unde vor fi două cuvinte de descriere).



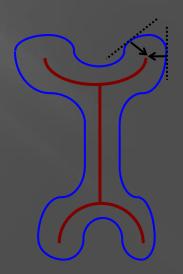
2. Scheletizare

Obiectele sau scenele pot fi descrise prin diverse structuri compuse din diferite elemente (linii, curbe, etc). De exemplu în recunoașterea caracterelor, amprentelor, cromozomilor, a norilor, etc., sunt necesare transformări ale axei mediane în scopul obținerii unei descrieri a obiectului studiat.

Vom studia două clase de algoritmi:

- de *scheletizare* și
- de subţiere.

Intuitiv, putem să definim *scheletul* ca fiind mulţimea punctelor în care se întâlnesc cel puţin două *tangente* la contur care pleacă cu aceeaşi viteză.

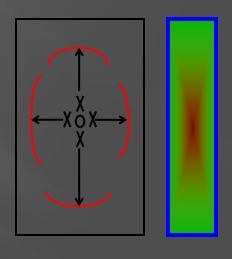


... 2. Scheletizare

Practic, scheletul unui obiect Ob este definit ca fiind mulţimea punctelor $P \in Ob$ pentru care distanţa până la cel mai apropiat punct de pe contur (notată cu $\delta(P)$) realizează un maxim local.

Algoritmul de determinare a scheletului unui obiect este următorul:

- Calculează δ(P) pentru toate punctele P∈ Ob:
- $\delta_0(P) = Culoare(P) \in \{0, 1\}$, $\forall P \in Ob$;
 - 0 = Negru este culoarea fondului iar
 - 1 = Alb este culoarea obiectului;



• Determină Scheletul = $\{S \in Ob/\delta(S) \geq \delta(P), \forall P \in V_4(S)\}$

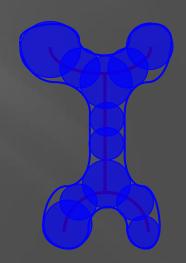
... 2. Scheletizare

Reconstituirea obiectului plecând de la scheletul acestuia se poate realiza utilizând formula :

$$Ob_r = \bigcup \{ O \in V_E / d(O,P) < \delta(P) \}$$

$$P \in Schel$$

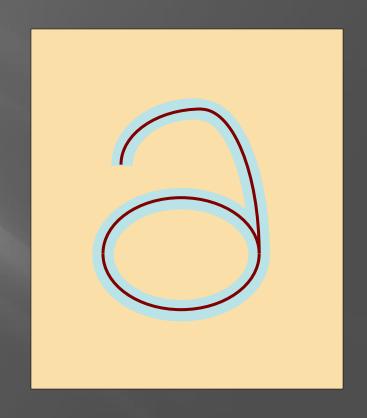
Reconstituirea se realizează practic prin desenarea discurilor de centru P şi rază $\delta(P)$, pentru fiecare punct $P \in Schel$.



3. Subțiere

Algoritmii de subţiere urmăresc transformarea obiectelor într-un set de arce digitale aflate de-a lungul axelor mediane.

O caracteristică importantă a acestor algoritmi constă în faptul că structura obţinută nu depinde de neregularităţile mici ale conturului.



... 3. Subțiere

Strategia acestor algoritmi poate fi următoarea: se elemină punctele $P \in Ob \cap Contur(Ob)$, adică acele puncte de pe marginea sau frontiera obiectului, care îndeplinesc următoarele condiţii:

• au cel puţin doi vecini $(\in Ob)$;

$$|V_8(P) \cap Ob| \ge 2$$
 $(Nv(P) > 1)$

• nu provoacă prin eliminare o deconectare a obiectului (rupere a legăturilor)

Ob este conex $\rightarrow Ob \setminus \{P\}$ este conex.

... 3. Subțiere

Def.: R este o **regiune conexă** dacă pentru \forall P,Q \in **R** există P_0 =P,

$$P_1,...,P_n=Q \in Ob$$
 astfel încât $P_i \in V_8(P_{i-1}), \forall i=1,2,...,n$.

Obs.:Extremitățile arcelor subțiri nu trebuie eliminate prin acești algoritmi.

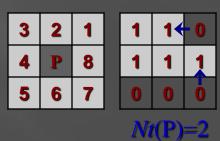
Not.: Numărul vecinilor punctului P (de culoare albă, $\in Ob$) este :

$$Nv(P) ::= |\{Q \in Ob\} \cap V_8(P)|$$

Not.: Numărul tranziţiilor de la 0 la 1

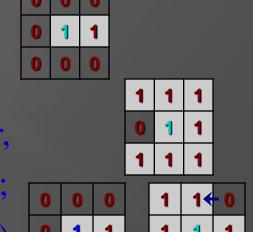
în şirul punctelor $P_1, P_2, ..., P_8, P_9 = P_1$ este:





Punctul $P \in Ob$ se poate elimina dacă următoarele condiții sunt îndeplinite:

- $2 \le Nv(P) \le 6$
 - dacă Nv(P)=1 atunci P este extremitate
 deci nu se poate elimina, iar
 - dacă Nv(P)>6 atunci P este punct interior,
 deci nu se poate elimina nici în acest caz;
- Nt(P)=1 (pentru a nu deconecta obiectul).



Algoritmul constă în determinarea și eliminarea punctelor care îndeplinesc aceste conditii, până când nu mai sunt modificări în imagine.

Algoritmul transformă o imagine într-un set de arce *conectate* pe patru direcţii, deci pot fi descrise prin ∏-cuvinte.

Teme

Realizați următoarele Transformări ale imaginilor:

- 1. Determinarea și descrierea (traversarea) conturului
 - 2. Scheletizare şi reconstrucţie (verif.)



References

Digital image processing,Rafael C. González, Richard Eugene Woods

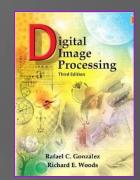


Image Processing and Data Analy

- Image processing and data analysis: the multiscale approach,
 Jean-Luc Starck, Fionn Murtagh, A. Bijaoui
- Image Processing: Basics, Challenges and Perspectives
 http://www.mas.ecp.fr/Personnel/lilla/classes/image_processing/index.htm



École Centrale Paris

Lecture Notes in Digital Image Processing

http://eeweb.poly.edu/~onur/lectures/lectures.html

□ Free ebook Image Processing and Data Analysis: The Multiscale Approach

http://www.onlinecomputerbooks.com/view.php?book=www.multiresolution.com/cupbook.pdf&t=Image+Processi ng+and+Data+Analysis:+The+Multiscale+Approach

... References

Digital Image Processing

Second Edition

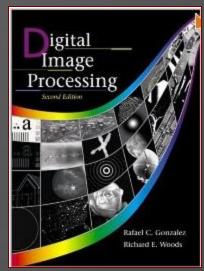
- Rafael C. Gonzalez (University of Tennessee)
- Richard E. Woods

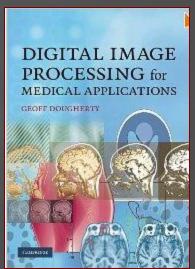
http://www.amazon.com/Digital-Image-Processing-Rafael-Gonzalez/dp/0201180758

Digital Image Processing for Medical Applications

[Hardcover]

Geoff Dougherty





... References

Contour Detection and Image Segmentation

by Michael Randolph Maire

B.S. (California Institute of Technology) 2003

A dissertation submitted in partial satisfaction of the requirements for the degree of Doctor of Philosophy in Computer Science in the GRADUATE DIVISION of the UNIVERSITY OF CALIFORNIA, BERKELEY

Efficient, Fligh-Quality Image Contour Detection

by Bryan Catanzaro, Bor-Yiing Su, Narayanan Sundaram, Yunsup Lee, ... EECS Department, University of California at Berkeley, 573 Soda Hall, Berkeley, CA 94720

Contour Detection and Hierarchical Image Segmentation
 Pablo Arbelaez, Michael Maire, Charless Fowlkes, and Jitendra Malik

Progressive Conformal Snake Algorithm For Contour Detection

S. Y. LAM and C. S. TONG†

Department of Mathematics, Hong Kong Baptist University, Waterloo Road, Kowloon, Hong Kong

Accurate Breast Contour Detection Algorithms in Digital Mammogram

Indra Kanta Maitra, Research Fellow, Department of CS & Engineering, University of Calcutta, India
Sanjay Nag Research Scholar Dep. of CS & E...,
Samir K Bandyopadhyay Professor Dep. of CS & E....