Xử lý ảnh số Phân tích ảnh Xử lý đường biên (edge)

Chương trình dành cho kỹ sư CNTT Nguyễn Linh Giang

Xử lý đường biên

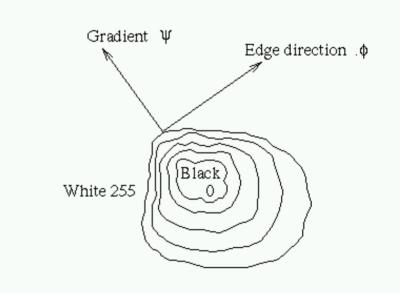
- Biểu diễn biên
- Gradient ròi rac
- Các phương pháp tách biên
- Dò và nối đường biên
- Mã hóa đường biên

Biểu diễn biên

- Khái niệm biên
 - Biên (edge): là tập hợp các điểm tại đó hàm độ sáng của ảnh thay đổi cục bộ đột ngột;
 - Đối với hàm liên tục, sự biến thiên của hàm được xác định thông qua đạo hàm các cấp.
 - Ånh: hàm liên tục hai biến là các tọa độ trong mặt phẳng ảnh:
 - Sự biến thiên hàm sẽ được biểu diễn bằng các đạo hàm riêng.
 - Sự biến thiên của hàm ảnh biểu diễn bằng vector gradient;
 - Gradient chỉ hướng biến thiên tăng cực đại của hàm ảnh;
 - Đối với ảnh số, phải xác định các gradient rời rạc

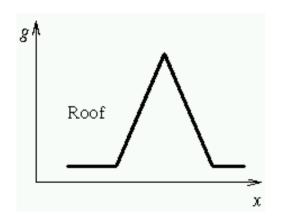
Biểu diễn biên

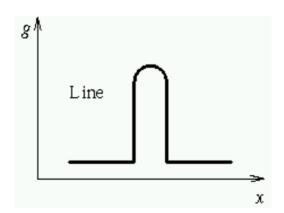
- Biên là thộc tính cục bộ của mỗi điểm và được tính từ hàm ảnh tại những điểm lân cận của điểm đang xét;
- Biên được xác định bằng một vector có hai thành phần:
 - Độ lớn: xác định bằng độ lớn của gradient;
 - Hướng: hợp với hướng của gradient một góc -90°.

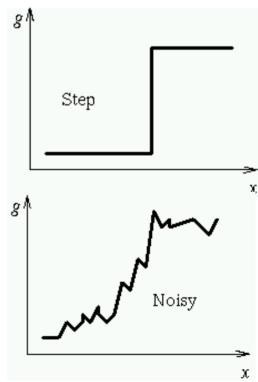


Biểu diễn biên

- Biên được sử dụng trong phân tích ảnh để xác định các đường biên của vùng ảnh;
- Đường biên là tập hợp các điểm tại đó hàm ảnh biến thiên và bao gồm những điểm với biên độ biên cao;
- Đường biên và các phần của nó (các điểm biên) luôn trực giao với hướng của gradient;
- Một số dạng biên ảnh:







- Độ lớn và hướng của gradient tại một điểm của hàm:
 - Tính theo gradient theo hai hướng x, y:

$$G_x = \partial s(x, y)/\partial x$$
; $G_y = \partial s(x, y)/\partial y$

$$\left|\nabla s(x,y)\right| = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$

$$\psi = \arctan \left(G_y / G_x \right)$$

• Một số hệ thức tính gần đúng độ lớn của gradient:

$$\left| \operatorname{grad} s(x, y) \right| = \left| \frac{\partial s(x, y)}{\partial x} \right| + \left| \frac{\partial s(x, y)}{\partial y} \right|$$

$$\left| \operatorname{grad} s(x, y) \right| = \max \left\{ \left| \frac{\partial s(x, y)}{\partial x} \right|, \left| \frac{\partial s(x, y)}{\partial y} \right| \right\}$$

- Tính gradient của ảnh số
 - Các gradient theo các hướng được tính theo các sai phân theo từng hướng trục tọa độ của hàm:

$$G_x(m,n) = \frac{s(m,n) - s(m-k,n)}{k}$$

$$G_{y}(m,n) = \frac{s(m,n) - s(m,n-k)}{k}$$

Hoặc

$$G_x(m,n) = \frac{s(m+k,n) - s(m,n)}{k}$$

$$G_{y}(m,n) = \frac{s(m,n+k) - s(m,n)}{k}$$

- Các yêu cầu đối với k:
 - k là số nguyên nhỏ, thường chọn bằng 1;
 - Đủ nhỏ để ước lượng gần chính xác đạo hàm theo hướng;
 - Đủ lớn để có thể bỏ qua những biến thiên nhỏ của hàm ảnh.

 Một số trường hợp có thể dùng sai phân đối xứng để tính gradient:

$$G_{x}(m,n) = \frac{s(m+k,n) - s(m-k,n)}{2k} = s(m,n) * \frac{1}{2k} \begin{bmatrix} k & 0 & -k \end{bmatrix}$$

$$G_{y}(m,n) = \frac{s(m,n+k) - s(m,n-k)}{2k} = s(m,n) * \frac{1}{2k} \begin{bmatrix} k & 0 & -k \end{bmatrix}$$

 Nhược điểm: không tính đến ảnh hưởng của điểm p_{m,n} lên gradient.

- Tính gradient theo hai hướng trực giao bất kỳ:
 - Xác định các mặt nạ gradient theo các hướng trực giao H₁, H₂;
 - Tính gradient theo các hướng tại từng điểm của toàn ảnh bằng các mặt nạ H₁, H₂;
 - Toán tử xác định gradient thực chất là phép toán lấy tổng chập ảnh s(m, n) với các hàm mặt nạ h₁(-m, -n) và h₂(-m, -n).
 - Nếu các mặt nạ H_1 và H_2 là đối xứng thì $h_1(-m, -n) = h_1(m, n); h_2(-m, -n) = h_2(m, n)$

– Các gradient rời rạc theo hướng:

$$g_1(m, n) = s(m, n) * h_1(m, n)$$

 $g_2(m, n) = s(m, n) * h_2(m, n)$

Biên độ của gradient

$$g(m, n) = (((g_1(m, n))^2 + (g_2(m, n))^2)^{1/2}$$
Hoặc
$$g(m, n) = |g_1(m, n)| + |g_2(m, n)|$$

- Điểm $p_{m,n}$ được coi là điểm trên biên nếu g(m, n) ≥ θ và
 - $I_g = \{ \ (m, \, n) | \ g(m, \, n) \geq \theta \ \}$ Là tập hợp các điểm biên ảnh
 - θ là ngưỡng xác định biên
- Hàm ε(m, n) là bản đồ biên ảnh và cung cấp dữ liệu để dò biên đối tượng trong ảnh

$$\varepsilon(m,n) = \begin{cases} 1, & (m,n) \in I_g \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

- Xác định biên theo đạo hàm cấp 2 toán tử Laplace
 - Trong một số trường hợp, chỉ cần tính đến biên độ của gradient mà không cần quan tâm tới sự thay đổi về hướng;
 - Toán tử vi phân tuyến tính bậc hai Laplace cũng được sử dụng để tính biên độ gradient;
 - Toán tử Laplace có cùng tính chất theo mọi hướng và bất biến đối với phép quay ảnh

$$\Delta s(x, y) = \frac{\partial^2 s(x, y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 s(x, y)}{\partial y^2}$$

Ròi rạc hóa:

$$\Delta s(m,n) = 4s(m,n) - [s(m-1,n) + s(m+1,n) + s(m,n-1) + s(m,n+1)]$$

- Các bộ lọc tìm biên
- Các toán tử đạo hàm cấp 1;
- Các toán tử đạo hàm cấp 2;
- · Các toán tử điểm giao không;
- Các toán tử đối sánh với mô hình tham số

- Các bộ lọc tìm biên xác định biên qua việc đo độ dốc của biên được chia làm ba dạng:
 - Các bộ lọc (toán tử) tính xấp xỉ đạo hàm của hàm
 ảnh bằng các sai phân hữu hạn:
 - Các toán tử tính xấp xỉ đạo hàm bậc nhất sử dụng các cửa sổ mặt nạ. Hướng của gradient được xác định bằng mặt nạ cho đáp ứng cao nhất. Giá trị tuyệt đối của đáp ứng của mặt nạ là môdun của gradient
 - Các toán tử bất biến với phép quay (toán tử Laplace) và không phụ thuộc hướng, khi đó chỉ cần một mặt nạ tổng chập.

- Các toán tử dựa trên các điểm giao không của đạo hàm bậc hai của hàm ảnh (phương pháp Marr-Hildreth hoặc lọc tìm biên Canny).
- Các toán tử đối sánh hàm ảnh với mô hình tham số của điểm biên.
 - Các mô hình tham số mô tả biên chính xác hơn là chỉ sử dụng độ lớn và hướng của biên.
 - Những phương pháp này yêu cầu khối lượng tính toán lớn.
- Rất khó có thể lựa chọn chiến lược xác định biên tối ưu.
- Lĩnh vực này được tập trung nghiên cứu;

- Đặc điểm chung của các bộ lọc tìm biên:
 - Là các bộ lọc thông cao;
 - Bên cạnh việc xác định biên, các bộ lọc này còn làm tăng cường nhiễu;
 - Đánh giá các bộ lọc tìm biên:
 - Đánh giá theo xác suất tìm biên đúng;
 - Đánh giá theo tỷ lệ tín hiệu trên nhiễu;
 - Đánh giá theo hướng của biên;
 - Đánh giá theo khả năng tách biên

- Các toán tử đạo hàm cấp 1:
 - Các toán tử tính gradient theo hai hướng;
 - Tính độ lớn của gradient tổng hợp;
 - Xác định góc của gradient theo các thành phần;
 - Lập bản đồ biên theo ngưỡng









• Toán tử Roberts

- Các mặt nạ lọc tương ứng với hai hướng hợp với lưới ảnh 45°.
- Các mặt nạ được áp dụng riêng rẽ với ảnh đầu vào và cho giá trị độ đo gradient theo mỗi hướng (G_1 và G_2).
- Các mặt nạ lọc cho phép tính các thành phần và hướng của gradient tại từng điểm ảnh. Độ lớn các thành phần được tính bằng:

$$G_1(m, n) = | s(m, n) - s(m+1, n+1) |$$

 $G_2(m, n) = | s(m, n+1) - s(m+1, n) |$

 Biên độ của gradient có thể được tính bằng độ đo Euclide hoặc độ đo L₁:

$$|G(m, n)| = |G_1(m, n)| + |G_2(m, n)|$$

Hướng của gradient:

$$\psi = \arctan(G_2/G_1) - 3\pi/4$$

Mặt nạ lọc của toán tử Roberts

$$H_1 = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{vmatrix}, \quad H_2 = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{vmatrix}$$

Ví dụ toán tử Roberts





– Ưu điểm:

- Đơn giản khi tính toán vì chỉ sử dụng lân cận 2x2 của điểm;
- Các mặt nạ lọc đáp ứng cực đại với các biên tạo góc 45°
 với lưới ảnh.

– Nhược điểm:

- Nhạy cảm với những biến thiên nhỏ của biên vì sử dụng ít điểm lân cận để xấp xỉ gradient;
- Đáp ứng yếu với những đường biên đích thực, trừ khi các đường biên này rất nét;
- Nhạy cảm với nhiễu

- Toán tử Prewitt
 - Toán tử Prewitt xấp xỉ hóa đạo hàm bậc nhất;
 - Toán tử Prewitt xác định gradient theo hai hướng trực giao theo phương nằm ngang và thẳng đứng;
 - Gradient xác định theo các sai phân đối xứng:

$$G_{x}(mn) = \frac{1}{3} [(s(j+1,k-1)-s(j-1,k-1)+s(j+1,k)-s(j-1,k)+s(j+1,k+1)-s(j-1,k+1)]$$

$$G_{y}(m,n) = \frac{1}{3} [(s(j-1,k+1)-s(j-1,k-1)+s(j,k+1)-s(j,k-1)+s(j+1,k+1)-s(j+1,k-1)]$$

Môdun của gradient được tính theo độ đo Euclide:

$$G(m, n) = [((G_x(m, n))^2 + (G_v(m, n))^2]^{1/2}$$

– Các ma trận gradient:

$$H_{1} = \frac{1}{3} \begin{vmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}, \quad H_{2} = \frac{1}{3} \begin{vmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

– Ví dụ toán tử Prewitt:





- Đặc điểm của toán tử Prewitt:
 - Thực hiện chậm hơn toán tử Roberts;
 - Tốt hơn toán tử Roberts theo nghĩa tín hiệu trên nhiễu và xác suất phát hiện biên đúng;
 - Có ưu điểm trong việc xác định các biên thẳng đứng hoặc nằm ngang so với các biên nghiêng 45°;
 - Không thể xác định biên về thành đường độ dày 1

- Toán tử Sobel
 - Toán tử Sobel xấp xỉ hóa đạo hàm bậc nhất;
 - Các mặt nạ được thiết kế để đáp ứng tối đa với các biên chạy thẳng đứng hoặc nằm ngang so với lưới ảnh;
 - Toán tử Sobel xác định gradient theo hai hướng trực giao theo phương nằm ngang và thẳng đứng;
 - Gradient xác định theo các sai phân đối xứng:

$$G_{x}(m,n) = \frac{1}{\Delta} \left[(s(j+1,k-1) - s(j-1,k-1) + 2(s(j+1,k) - s(j-1,k)) + s(j+1,k+1) - s(j-1,k+1) \right]$$

$$G_{y}(m,n) = \frac{1}{\Delta} \left[(s(j-1,k+1) - s(j-1,k-1) + 2(s(j,k+1) - s(j,k-1)) + s(j+1,k+1) - s(j+1,k-1) \right]$$

Môdun của gradient được tính theo độ đo L₁ hoặc
 Euclide:

$$G(m, n) = [((G_x(m, n))^2 + (G_v(m, n))^2]^{1/2}$$

Ma trận lọc của toán tử Sobel

$$H_1 = \frac{1}{4} \begin{vmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{vmatrix}, \quad H_2 = \frac{1}{4} \begin{vmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

Ví dụ toán tử Sobel





- Đặc điểm của toán tử Sobel:
 - Toán tử Sobel tính biên chậm hơn toán tử Roberts;
 - Mặt nạ tổng chập lớn hơn so với toán tử Roberts và có tác dụng làm tron nên ít nhạy cảm với nhiễu hơn;
 - Bên cạnh tách biên, toán tử Sobel còn có tác dụng làm trơn nhiễu;
 - Các đường biên dày hơn so với toán tử Roberts do hiệu ứng làm trơn;
 - Toán tử có đầu ra với giá trị lớn hơn so với toán tử Roberts do đó dễ làm tràn biểu diễn ảnh;
 - Làm khuếch đại các thành phần tần số cao;
 - Có ưu điểm trong việc xác định các biên nghiêng 45° so với các biên thẳng đứng hoặc nằm ngang;
 - Không thể xác định biên về thành đường độ dày 1

- Các toán tử la bàn
 - Gradient được ước lượng theo 8 hướng theo mặt nạ tổng chập;
 - Kết quả của tổng chập có độ lớn cực đại cho giá trị độ
 lớn của gradient tại điểm đang xét;
 - Mặt nạ cho tổng chập cực đại chỉ hướng của gradient;
 - Thông thường mặt nạ là ma trận 3x3, tuy vậy có thể có mặt nạ với kích thước lớn hơn như 5x5, ...;
 - Các toán tử xác định đạo hàm bậc nhất của hàm ảnh thường được gọi là các toán tử la bàn hay toán tử quay vì cho phép xác định hướng của gradient;

```
- |G(m, n)| = \max \{ |G_k(m, n)|, k = 0, ..., 7 \}- \theta_k = \pi/2 + k\pi/4
```

Toán tử la bàn Kirsch:

$$\begin{vmatrix}
5 & 5 & 5 \\
-3 & 0 & -3 \\
-3 & -3 & -3
\end{vmatrix}$$

Toán tử la bàn Prewitt:

Toán tử la bàn Sobel:

$$\begin{array}{c|cccc}
 & 1 & 2 & 1 \\
0 & 0 & 0 \\
-1 & -2 & -1 \\
\end{array}$$

- Toán tử Laplace:
 - Biên được xác định theo điểm giao không của đạo hàm cấp hai;
 - Xác định đạo hàm bậc hai:

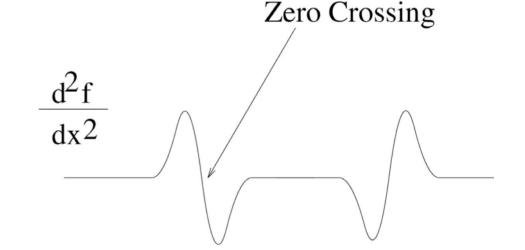
$$\Delta s(x, y) = \nabla^2 s(x, y) = \frac{\partial^2 s(x, y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 s(x, y)}{\partial y^2}$$

Trường hợp số hóa:

$$\Delta s(m,n) = 4s(m,n) - [s(m-1,n) + s(m+1,n) + s(m,n-1) + s(m,n+1)]$$

Ma trận toán tử Laplace:

$$H_{L} = \frac{1}{4} \begin{vmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{vmatrix} \qquad \frac{d^{2}f}{dx^{2}}$$



- Đặc điểm của toán tử đạo hàm Laplace:
 - Là toán tử đạo hàm bậc 2;
 - Các hệ số dương nằm gần tâm
 - Các hệ số âm nằm ở vùng ngoài biên;
 - Tổng các hệ số của bộ lọc bằng 0: không có thành phần DC;
 - Toán tử Laplace được tính theo phương pháp tính tổng chập thông thường.
 - Nhạy cảm với nhiễu
- Một số mặt nạ Laplace thông dụng:

$$H = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{vmatrix} \qquad H = \begin{vmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 2 & -4 & 2 \\ -1 & 2 & -1 \end{vmatrix}$$

Tác động của toán tử đạo hàm bậc hai Laplace

$$H = \frac{1}{4} \begin{vmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{vmatrix}$$

