# KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN-ĐHKHTN TRUY VẨN THÔNG TIN THỊ GIÁC

Giảng viên: PGS.TS. Lý Quốc Ngọc TPHCM, 6-2022



KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIÊN

# TRUY VẤN THÔNG TIN THỊ GIÁC

Bài giảng 3 Đặc trưng toàn cục của ảnh (video)

Giảng viên: PGS.TS. Lý Quốc Ngọc



KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN TRƯỜNG ĐẠI HỌC KHOA HỌC TỰ NHIỀN



# Đặc trưng toàn cục của ảnh (video)

#### Nội dung

- 1. Đặc trưng màu.
- 2. Đặc trưng dáng
- 3. Đặc trưng vân.
- 4. Chuẩn hóa dữ liệu.



#### 1. 1. Lược đồ màu

Gọi đặc trưng lược đồ màu của khung hình thứ t là  $\boldsymbol{H}_{t}$ ,

Xét không gian màu HSV được định lượng : H = 12, S = 3, V = 3Số bin màu là 108 (H = 12, S = 3, V = 3) và số bin mức xám là 5 (màu đen, màu trắng, và 3 màu xám). Số bin tổng cộng là 113.

$$H_t(i) = \frac{N_t(i)}{N(t)}, i = 0..112$$

trong đó:

 $H_t(i)$  là giá trị thành phần thứ i của lược đồ màu của khung hình thứ t,

 $N_t(i)$  là số lượng điểm ảnh thuộc bin màu thứ i của khung hình thứ t,

N(t) là tổng số điểm ảnh của khung hình thứ t



#### 1. 2. Vector liên kết màu

- Là lược đồ tinh chế lược đồ màu, chia mỗi ô màu thành 2 nhóm điểm ảnh:
  - \* Nhóm điểm liên kết màu :

Mội pixel trong một ô màu được gọi là điểm liên kết màu nếu nó thuộc vùng gồm các màu tương tự với kích thước lớn ( $\sim 1\%$  kích thước ảnh).

- \* Nhóm điểm không liên kết màu
- Với mỗi ô màu (bin) giả sử số điểm liên kết màu là  $\alpha$  và số điểm không liên kết màu là  $\beta$  thì vector liên kết màu được xác định :

$$V_C = [(\alpha_1, \beta_1), (\alpha_2, \beta_2), ...(\alpha_n, \beta_n)]$$
, n là số ô màu (bin)



### 1. 3. Lược đồ tương quan màu

Giả sử I(p) biểu thị màu của pixel p,

$$I_c = \{ p \mid I(p) = c \},$$

$$\gamma_{c_i,c_j}^{(d)}(I) = \left\{ p_k, p_l \right\} | I(p_k) = c_i, I(p_l) = c_j, | p_k - p_l |_{L_{\infty}} = d$$

$$\alpha_{c_i,c_j}^{(d)}(I) = \gamma_{c_i,c_j}^{(d)}(I)/(h_{c_i}(I).8d)$$

$$d \in \{1,3,5,7\}$$



#### 1. 4. Lược đồ tự tương quan màu

Sử dụng lại cách tính trên với  $c_i = c_j$ 

Giả sử I(p) biểu thị màu của pixel p,

$$I_c = \{ p \mid I(p) = c \},$$

$$\gamma_c^{(d)}(I) = \left| \{ p_k, p_l \} \left| I(p_k) = I(p_l) = c_{j,} \left| p_k - p_l \right|_{L_{\infty}} = d \right| \right|$$

$$\alpha_c^{(d)}(I) = \gamma_c^{(d)}(I)/(h_c(I).8d)$$



#### 1.5. Vecto moment màu

- Ẩnh được chia thành n các khối con, mỗi khối con được rút trích 6 đặc trưng gồm 3 đặc trưng kỳ vọng và 3 đặc trưng phương sai cho các thành phần h,s,i :

$$\begin{split} m_h &= E[h] = \sum_h h \times H(h), m_s = E[s] = \sum_s s \times H(s), m_i = E[i] = \sum_i i \times H(i) \\ \sigma_h &= E[(h - E[h])^2] = \sum_h (h - m_h)^2 \times H(h), \sigma_s = E[(s - E[s])^2] = \sum_s (s - m_s)^2 \times H(s), \\ \sigma_i &= E[(i - E[i])^2] = \sum_h (i - m_i)^2 \times H(i) \end{split}$$



# 2.1. Lược đồ hệ số góc

- Lược đồ gồm 73 phần tử trong đó:
- . 72 phần tử đầu chứa số điểm ảnh có hệ số góc từ 0-355 độ, các hệ số góc này cách nhau 5 độ.
- . Phần tử cuối chứa số điểm ảnh không nằm trên biên cạnh.
- Cần chuẩn hóa đặc trưng này để thích hợp với kích thước khác nhau của ảnh:

$$H(I_{D}, i) = \frac{m(I_{D}, i)}{n_{E}(I_{D})}, i \in [0, 1, ..., 71]$$

$$H(72) = \frac{H(72)}{n(I_{D})}$$

 $m(I_D,i)$  là số điểm ảnh thuộc biên cạnh có hệ số góc là  $\alpha_i=i*5$ .

 $n_{\scriptscriptstyle E}(I_{\scriptscriptstyle D})$  là tổng số các điểm ảnh thuộc biên cạnh.

 $n(I_D)$  là tổng số điểm ảnh của ảnh  $I_D$ .



### 2.2. Lược đồ liên kết hệ số góc

- Là lược đồ tinh chế lược đồ hệ số góc, chia mỗi bin thành 2 nhóm điểm ảnh :
- Nhóm điểm liên kết hệ số góc và nhóm điểm không liên kết hệ số góc
- Một pixel trong bin được gọi là điểm liên kết hệ số góc nếu nó thuộc vùng gồm các điểm thuộc cạnh có hệ số góc tương tự với kích thước lớn (thường vào khoảng 0.1% kích thước ảnh).
- Với mỗi bin giả sử số điểm liên kết hệ số góc là lpha và số điểm không liên kết hệ số góc là eta thì vector liên kết hệ số góc được xác định :

$$V_E = [(\alpha_1, \beta_1), (\alpha_2, \beta_2), ... (\alpha_n, \beta_n)], \text{ n là số ô màu (bin)}$$

- Độ đo tính tương tự giữa 2 ảnh dựa trên đặc trưng vector liên kết hệ số góc:

$$D_{E}(I_{Q},I_{D}) = \sum_{j=1}^{n} (|\alpha_{Q_{j}} - \alpha_{Q_{j}}| + |\beta_{Q_{j}} - \beta_{D_{j}}|)$$



#### fit@hcmus

#### 2.3. Lược đồ phân bố cường độ cục bộ của hướng cạnh

- Phân hoạch ảnh thành các cell (8x8).
- Xác định lược đồ hệ số góc cho cell.
- Mỗi cell có vector đặc trưng v gồm 9 thành phần (v1, v2, ..., v9), vi là tổng biên độ của vector gradient của các pixel có hệ số góc thuộc bin i của cell.
- Mỗi block gồm 4 cell (2x2), có vector đặc trưng gồm 36 thành phần (9x4).
- Giả sử ảnh có kích thước WxH, số block là (W/8 -1)x(H/8-1).
- Vector đặc trưng cuối cùng gồm (W/8-1)x(H/8-1)x36 thành phần.



#### fit@hcmus

#### 2.4. Đặc trưng hình học vô hướng

Các đấc trưng này bất biến đối với một số các phép biến đổi hình học.

Tính compact

$$compact = p_c / p$$

Tỉ số giữa các trục chính

tỉ số trục chính = 
$$\alpha_1/\alpha_2$$

Độ thon dài

độ thon dài 
$$= l/w$$

Tính chữ nhật

tính chữ nhật = 
$$A/A_R$$

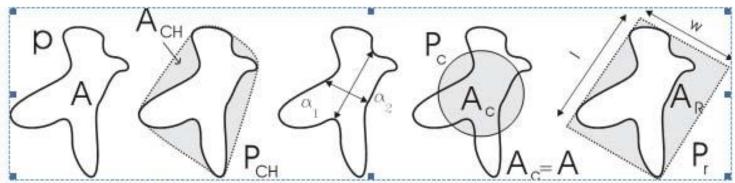
Tính lồi

$$tinh l \hat{o} i = p_{CH} / p$$



#### fit@hcmus

#### 2.4. Đặc trưng hình học vô hướng



Hình 3.10. Các đặc trưng hình học vô hướng của vùng.

p là chu vi của vùng, Alà diện tích của vùng,

 $p_{CH}$  là chu vi của bao lỗi của vùng,  $A_{CH}$  là điện tích của bao lỗi của vùng,

 $a_1, a_2$  là trục chính và trục phụ c của vùng,

 $p_c$  là chu vi của vòng tròn có cùng điện tích như vùng  $(A_c = A)$ ,

p, là chu vi của hình chữ nhật bế nhất bao vùng,

A, là diện tích của hình chữ nhật bế nhất bao vùng,

l là chiều dài của hình chữ nhật bế nhất bao vùng,

w là chiều rộng của hình chữ nhật bé nhất bao vùng,



#### 3. Đặc trưng vân

#### fit@hcmus

#### 3.1. Đặc trưng Tamura

- Đặc trưng thô
- Đặc trưng tương phản
- Đặc trưng hữu hướng
- Đặc trưng dạng đường
- Đặc trưng có tính qui luật
- Đặc trưng xù xì



#### 3. Đặc trưng vân

❖ Tại mỗi điểm trong ảnh, tính trung bình trên lân cân 2k×2k (k = 0->5)

#### Đặc trưng thô

$$A_k(x,y) = \sum_{x=2^{k-1}}^{x+2^{k-1}-1} \sum_{y=2^{k-1}}^{y+2^{k-1}-1} \frac{g(i,j)}{2^{2k}}$$

g(i,j) là mức xám ở điểm ảnh p(i,j)

Tại mỗi điểm, tính độ sai biệt giữa cặp điểm trung bình theo hướng dọc và ngang

$$E_{k,horizontal}(x,y) = \left| A_k(x+2^{k-1},y) - A_k(x-2^{k-1},y) \right|$$

$$E_{k,vertical}(x,y) = \left| A_k(x,y+2^{k-1}) - A_k(x,y-2^{k-1}) \right|$$

$$E_k(x,y) = \max(E_{k,horizontal}, E_{k,vertical})$$

❖ Tại mỗi điểm chọn k₀ sao cho Ek là cực đại

$$E_{k_0}$$
 =  $\max(E_0, E_1, \dots E_L)$   
 $S_{best}(x, y)$  =  $2^k$ 

Tính trung bình của S<sub>best</sub>

$$F_{crs} = \frac{\sum\limits_{y \in R} S_{best}(p_x, p_y)}{m * n}$$

m, n là kích thước của ảnh

• Chuẩn hóa  $F_{ors}$  trong khoảng [0,1] bằng cách chia cho  $2^{k_{\max}}$  PGS.TS. Lý Quốc Ngọc



# 3. Đặc trưng vân

#### fit@hcmus

#### Đặc trưng tương phản

$$F_{con} = \frac{\sigma}{\alpha_4^n}$$

$$\alpha_4 = \frac{\mu_4}{\sigma^4}$$

$$\sigma^2 = \sum_{q=0}^{q_{max}} (q - m)^2 * P(q|I)$$

$$\mu_4 = \sum_{q=0}^{q_{max}} (q - m)^4 * P(q|I)$$

m : mức xám trung bình, cũng là moment bậc nhất của phân phối mức xám

phương sai, moment bậc 2 của phân phối mức xám

μ<sub>4</sub> : kurtosis, moment bậc 4 của phân phối mức xám

q : mức xám

I : anh I

P(q|I) :là xác suất mức xám q xuất hiện trong ảnh I

n : được đề nghị là 0.25 thì tốt nhất.



Đặc trưng hữu hướng

#### 3. Đặc trưng vân

Công thức tính tính hữu hướng directionality:

Lược đồ hướng canh tương đối là đều cho những ảnh không có sự hữu hướng manh. Lược đồ sẽ xuất hiện rõ các đỉnh đối với các ảnh có sự hữu hướng cao. Vì thế phép tính đô phân hướng liên quan đến đô sắc của các đỉnh

$$F_{dir} = 1 - r * n_p * \sum_{p} \sum_{\phi \in w_p} (\phi - \phi_p)^2 * H_\theta(\phi)$$

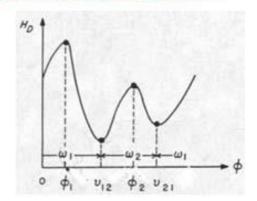
φ : mã hướng lượng tử

 $n_p$  : số các định của  $H_{\theta}$ 

 $\phi_p$ : định thứ p của  $H_\theta$ 

w, : đoạn của đình thứ p

r : hệ số chuẩn hóa, tùy thuộc vào số bin



Minh họa về các đỉnh trong lượcđồ hướng canh

PGS.TS. Lý Quốc Ngọc



# Đặc trưng dạng đường

#### 3. Đặc trưng vân

Ma trận tương quan hướng (direction co-occurrence matrix): Ma trận tương quan hướng  $P_{Dd}(i,j)$  được tính giữa các điểm trong ảnh có khoảng cách d xác đinh trước.  $P_{Dd}(i,j)$  là tổng số các cặp điểm  $p(x_1,y_1)$  và  $q(x_2,y_2)$  sao cho trong số canh của p lớn hơn ngưỡng t xác đinh và mã hướng lượng tử bằng i, khoảng

$$\frac{\text{cách 2 diễm p,q là d (p,q là các điểm ảnh thuộc ảnh})}{\left|\Delta G\right|_p > t} \begin{cases} Distance(p,q) = d \\ \left|\Delta G\right|_p > t \\ \phi_p = i \end{cases}$$

Linelikeness: Linelikeness đo sự trùng hợp ngẫu nhiên trung bình của hướng canh, chính xác hơn là mã hướng lượng tử, sự trùng hợp ngẫu nhiên đó được xét trên cặp điểm ảnh khoảng cách d dọc theo hướng canh. Ngưỡng t được dùng nhằm khử những canh có trong số canh yếu. Linelikeness là tổng cosin độ lệch giữa các góc sao cho sự cùng xuất hiện trong một hướng thì +1 còn hướng vuông góc thì -1.

$$F_{lin} = \frac{\sum_{i}^{n} \sum_{j}^{n} P_{Dd}(i, j) \cos\left[(i - j)\frac{2\pi}{n}\right]}{\sum_{i}^{n} \sum_{j}^{n} P_{Dd}(i, j)}$$



# 4. Chuẩn hóa dữ liệu

fit@hcmus

Các vector đặc trưng cần được chuẩn hóa:

$$x_{i}^{j} = \frac{x_{i}^{j} - \min(x_{i}^{j})}{\max_{j \in J}(x_{i}^{j}) - \min_{j \in J}(x_{i}^{j})}$$

$$x_i^j = \frac{x_i^j - \mu(x_i^j)}{\sigma(x_i^j)}$$