CHƯƠNG 6: TỐC ĐỘ LƯỢNG TIN RIÊNG

TS. TRINH VĂN CHIẾN (SOICT-HUST)

ĐẶT VẨN ĐỀ

Theo lý thuyết về xấp xỉ tiệm cận: khi tung một đồng xu và xem xét 2 mặt của nó

$$(x_1, ..., x_n) \approx 2^{-nH(X)}$$

Mở rộng trường hợp phức tạp: Chia bài



$$(x_1, ..., x_n) \approx ????$$

CHUÕI MARKOV

- Chuỗi Markov dùng để thiết lập sự phụ thuộc của một chuỗi các biến ngẫu nhiên
- Xem xét một quá trình ngẫu nhiên

$$\{X_1,...,X_n\}, X_i \in \tilde{X}$$

Trạng thái tiếp theo chỉ phụ thuộc vào trạng thái trước đó

$$p(x_{n+1} | x_n, ..., x_1) = p(x_{n+1} | x_n)$$

- Xác suất chuyển tiếp: Từ trạng thái $i \rightarrow j$ với xác suất $p_{i,j}$
 - Ta có $p(x_{n+1}) = \sum_{x} p(x_n) p(x_{n+1} | x_n)$
 - Do đó $p(x_1,...,x_n) = p(x_1) p(x_2 | x_1)...p(x_n | x_{n-1})$

CHUÕI MARKOV ÅN

- · Úng dụng rộng rãi trong nhận dạng giọng nói, nhận dạng chữ viết tay, và học máy
- Không quan sát được chuỗi Markov $(X_1,...,X_n)$
- Quan sát chuỗi ngẫu nhiên $(Y_1,...,Y_n)$

$$Y_i \sim p(y_i \mid x_i)$$

Xây dựng mô hình xác suất

$$p(x^{n}, y^{n}) = p(x_{1}) \prod_{i=1}^{n-1} p(x_{i+1} | x_{i}) \prod_{i=1}^{n} p(y_{i} | x_{i})$$

CHUΘI MARKOV ĐỘC LẬP THỜI GIAN

Một chuỗi Markov độc lập thời gian nếu xác suất có điều kiện $p(x_n | x_{n-1})$ không phụ thuộc vào n, nghĩa là

$$p(X_{n+1} = b | X_n = a) = p(X_2 = b | X_1 = a)$$

Dối với chuỗi Markov độc lập thời gian, ma trận chuyển trạng thái được xây dựng như sau:

$$P = \begin{bmatrix} P_{11} & \dots & P_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ P_{n1} & \dots & P_{nn} \end{bmatrix}$$

VÍ DŲ (1)

Dự báo thời tiết với 02 trạng thái: Nắng (N) và Mưa (M)

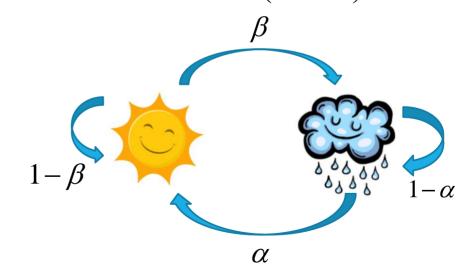
$$\tilde{X} = \{N, M\}$$

Xác suất có điều kiện:

$$p(N | N) = 1 - \beta, p(M | M) = 1 - \alpha, p(M | N) = \beta, p(N | M) = \alpha$$

Ma trận chuyển trạng thái

$$P = \begin{bmatrix} 1 - \beta & \beta \\ \alpha & 1 - \alpha \end{bmatrix}$$



VÍ DŲ (2)

Xác suất quan sát chuỗi NNMM

$$p(NNMM) = p(N)p(N|N)p(M|N)p(M|M) = p(N)(1-\beta)\beta(1-\alpha)$$

- Một số câu hỏi:
 - Chuỗi sự kiện trên sẽ thay đổi như thế nào sau nhiều ngày quan sát?
 - Chuỗi sự kiện nào sẽ nằm trong tập tiêu biểu?
 - ☐ Xác suất của một chuỗi trong tập tiêu biểu là bao nhiêu?

PHÂN BỐ DÙNG (1)

- Phân bố dừng (stationary distribution): Một phân bố μ tại các trạng thái sao cho phân bố tại 2 trạng thái n+1 và n là giống nhau
- Ví dụ: Về dự báo thời tiết (nắng, mưa):
 - ☐ Giả sử:

$$\mu(N) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}, \mu(M) = \frac{\beta}{\alpha + \beta}, P = \begin{bmatrix} 1 - \beta & \beta \\ \alpha & 1 - \alpha \end{bmatrix}$$

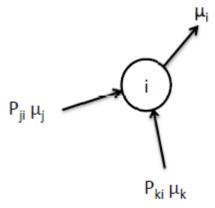
□ Ta có:

$$p(X_{n+1} = N) = p(N | N)\mu(N) + p(N | M)\mu(M)$$
$$= (1 - \beta)\frac{\alpha}{\alpha + \beta} + \alpha \frac{\beta}{\alpha + \beta}$$
$$= \frac{\alpha}{\alpha + \beta} = \mu(N)$$

PHÂN BỐ DÙNG (2)

- Phân bố dừng $\mu P = \mu$
- Phân bố dừng $\mu_i, i = 1, ..., |\tilde{X}|$ thỏa mãn

$$\mu_i = \sum_j \mu_j p_{ji}, \quad \sum_{i=1}^{|X|} \mu_i = 1$$



QUÁ TRÌNH DÙNG

Một quá trình ngẫu nhiên là dừng (stationary process) nếu xác suất xảy ra đồng thời của một tập mẫu bất kì không phụ thuộc vào thời gian

$$p(X_1 = x_1, ..., X_n = x_n) = p(X_2 = x_1, ..., X_{n+1} = x_n)$$

Ví dụ: Tung đồng xu với 2 mặt 0, 1

$$p(X_1 = 0, X_2 = 1) = p(X_2 = 0, ..., X_3 = 1) = p(1-p)$$

TÔC ĐỘ LƯỢNG TIN RIÊNG (1)

Nếu các biến ngẫu nhiên X_i là độc lập, ta có

$$H(X^n) = H(X_1,...,X_n) = \sum_{i=1}^n H(X_i) = nH(X)$$

- Nếu chuỗi biến ngẫu nhiên là phụ thuộc:
 - Lượng tin riêng trung bình mỗi ký hiệu

$$H\left(\tilde{X}\right) = \lim_{n \to \infty} \frac{H\left(X^n\right)}{n}$$

□ Tốc độ phát triển của thông tin

$$H'(\tilde{X}) = \lim_{n \to \infty} H(X_n \mid X_{n-1}, ..., X_1)$$

TÔC ĐỘ LƯỢNG TIN RIÊNG (2)

Nếu tốc độ phát triển của thông tin tồn tại và X_i là dừng

$$H(X_n \mid X_1,...,X_{n-1}) \le H(X_n \mid X_2,...,X_{n-1}) \le H(X_{n-1} \mid X_1,...,X_{n-2})$$

- Quan sát:
 - Nếu n tăng thì $H(X_n | X_1,...,X_{n-1})$ giảm
 - Lượng tin riêng luôn không âm: $H(X) \ge 0$
 - Tốc độ phát triển của thông tin có giới hạn và giới hạn này tồn tại

TÔC ĐỘ LƯỢNG TIN RIÊNG (3)

Nếu X_i là dùng, $H(\tilde{X}) = H'(\tilde{X})$

$$\frac{1}{n}H(X_1,...,X_n) = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n H(X_i \mid X_{i-1},...,X_1)$$

- $ac\acute{o} H(X_n | X_1, ..., X_{n-1}) \rightarrow H'(\tilde{X})$
- Kì vọng Cesaro:
- Nếu $a_n \to a, b_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n a_i, b_i \to a$, thì $b_n \to a$
 - Do đó ta có $\frac{1}{n}H(X_1,...,X_n) \to H'(\tilde{X})$

ĐẶC TÍNH XẤP XỈ TIỆM CẬN CHO QUÁ TRÌNH DÙNG

Dựa vào đặc tính xấp xỉ tiệm cận ta có

$$-\frac{1}{n}\log p(X_1,...,X_n) \to H(\tilde{X})$$

- Một số quan sát:
 - Xác suất : $p(X_1,...,X_n) \approx 2^{-nH(X)}$
 - Số chuỗi tiêu biểu trong tập tiêu biểu: $2^{nH(\tilde{X})}$
 - Chúng ta có thể sử dụng $nH(\tilde{X})$ bits để mô tả một chuỗi tiêu biểu

TỐC ĐỘ LƯỢNG TIN RIÊNG CHO CHUỖI MARKOV

- Chuỗi Markov $H(\tilde{X}) = \lim_{n \to \infty} H(X_n \mid X_{n-1}, ..., X_1) = \lim_{n \to \infty} H(X_n \mid X_{n-1}) = H(X_2 \mid X_1)$
- Theo định nghĩa xác suất chuyển trạng thái

$$p(X_2 = j | X_1 = i) = P_{ij}$$

Tốc độ lượng tin riêng của chuỗi Markov

$$H(\tilde{X}) = -\sum_{i:} \mu_i P_{ij} \log P_{ij}$$

- $H(\tilde{X}) = -\sum_{ij} \mu_i P_{ij} \log P_{ij}$ Tính tốc độ lượng tin riêng cho chuỗi Markov tương đối dễ:
 - Đinh nghĩa phân bố dừng μ_i
 - Sử dung xác suất chuyển trang thái để tính

$$H(\tilde{X}) = -\sum_{ij} \mu_i P_{ij} \log P_{ij}$$

VÍ DŲ

- Xem xét ví dụ về dự báo thời tiết (Nắng, Mưa)
- Phân bố dừng $\mu(N) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}, \mu(M) = \frac{\beta}{\alpha + \beta}$

$$P = \begin{bmatrix} 1 - \beta & \beta \\ \alpha & 1 - \alpha \end{bmatrix}$$

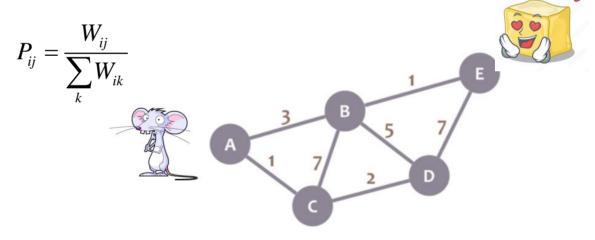
Tốc độ lượng tin riêng

$$H(\tilde{X}) = \frac{\beta}{\alpha + \beta} \left(\alpha \log \alpha + (1 - \alpha) \log \left(1 - \alpha \right) \right) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} H(\beta) + \frac{\beta}{\alpha + \beta} H(\alpha) \le H\left(2 \frac{\alpha \beta}{\alpha + \beta} \right) \le H\left(\sqrt{\alpha \beta} \right)$$

Tốc độ lượng tin riêng đạt cực tại khi $\alpha=\beta=0.5$: Hai sự kiện là độc lập với nhau

BƯỚC NGẪU NHIÊN TRÊN ĐỒ THỊ (1)

- Xét một đồ thị vô hướng có m điểm $\{1,...,m\}$
- Cạnh $i \rightarrow j$ có trọng số $W_{ij} \ge 0 (W_{ij} = W_{ji})$
- Xem xét quá trình bước ngẫu nhiên từ điểm này đến điểm kia trên đồ thị
 - Quá trình bước ngẫu nhiên $X_1, X_2,...$ là một chuỗi các đỉnh của đồ thị (vertices)
 - \Box Với $X_n = i$, bước tiếp theo sẽ được lựa chọn từ các đỉnh lân cận với xác suất



BƯỚC NGẪU NHIÊN TRÊN ĐỒ THỊ (2)

Đặt

$$W_i = \sum
olimits_j W_{ij}, \quad W = \sum
olimits_{i,j:i>j} W_{ij}$$

Phân bố dừng

$$\mu_i = \frac{W_i}{2W}$$

• Có thể kiểm tra phân bố dừng: $\mu P = \mu$