## ĐẠI HỌC BÁCH KHOA HÀ NỘI VIỆN TOÁN ỨNG DỤNG & TIN HỌC

## BÁO CÁO BÀI TẬP LỚN

## CÁC MÔ HÌNH NGẪU NHIÊN & ỨNG DỤNG

Giảng viên hướng dẫn:
TS. Nguyễn Thị Ngọc Anh

Thành viên nhóm 1: Vũ Trung ĐỨC Nguyễn Thanh TUYỀN Trần Duy HUY Nguyễn Trọng QUYẾT

Ngày 20 tháng 10 năm 2015

### LỜI MỞ ĐẦU

Báo cáo bài tập lớn gồm 2 chương:

 Chương 1 Trình bài tóm tắt các kiến thức lý thuyết cơ sở bao gồm định nghĩa về xích Markov, ma trận phân phối xác suất chuyển, phân lớp trạng thái, hồi quy,...

 Chương 2 trình bày việc mô phỏng giải thuật để giải quyết các vấn đề đặt ra, sử dụng cơ sở lý thuyết chương 1.

Báo cáo do nhóm 1 làm trong thời gian ngắn, kiến thức và cách giải quyết vấn đề còn nhiều thiếu sót. Rất mong nhận được góp ý từ quý thầy cô và mọi người.

Xin chân thành cảm ơn!

Hà Nội, ngày 20 tháng 10 năm 2015 Nhóm trưởng

Vũ Trung Đức

# Mục lục

	Mục	eluc	11
1 Kiến thức cơ sở		3	
	1.1	Xích markov	3
	1.2	Ma trận chuyển	5
	1.3	Phân lớp trạng thái xích Markov	8
	1.4	Hồi quy	8
2 Mô phỏng bài toán		phỏng bài toán	13
	2.1	Các bài toán đặt ra	13
	2.2	Giải thuật - Nhập ma trận xác suất chuyển cỡ n x n	13
	2.3	Giải thuật - Kiểm tra ma trận xác suất chuyển	14
	2.4	Giải thuật - Vẽ sơ đồ các trạng thái	15
	2.5	Giải thuật - Xét tính liên thông của hai trạng thái	15
	2.6	Giải thuật - Phân lớp các trạng thái theo tính liên thông	17
	2.7	Giải thuật - Xét tính hồi quy của các trạng thái	18

## Chương 1

## Kiến thức cơ sở

#### 1.1 Xích markov

**Định nghĩa 1.1.1.** Giả sử I là một tập có lực lượng không quá đếm được. Mỗi phần tử  $i \in I$  được gọi là một trạng thái và I được gọi là không gian trạng thái. Ta nói rằng  $\lambda = (\lambda_i)_{i \in I}$  là một độ đo trên I nếu  $0 \le \lambda_i < \infty, \forall \lambda \in I$ . Nếu  $\sum_{i \in I} \lambda_i = 1$ , ta gọi  $\lambda$  là một phân phối.

Giả sử  $(\Omega,\Im,P)$  là một không gian xác suất. Mỗi biến ngẫu nhiên X nhận giá trị trên I là một ánh xạ X:  $\Omega\to I$ . Nếu ta đặt

$$\lambda_i = P(X = i) = P(\{\omega : X(\omega) = i\})$$

thì  $\lambda = (\lambda_i)_{i \in I}$  là một phân phối và tra nói rằng X có phân phối  $\lambda$ . Nói cách khác, bnn X sẽ ở trạng thái i với xác suất  $\lambda_i$ .

Ta nói ma trận  $P=(p_{ij})_i, j\in I$  là ngẫu nhiên nếu mỗi hàn của nó đều là một phân phối, tức là

$$p_{ij} \ge 0, \forall i, j \in I, v \sum_{j \in I} p_{ij} = 1, \forall i \in I$$

**Định nghĩa 1.1.2.** Dãy  $\operatorname{bnn}(X_n)$  được gọi là một xích Markov với phân phối ban đầu  $\lambda$  và ma trận chuyển P nếu

i)  $X_0$  có phân phối  $\lambda$ , tức là

$$P(X_0 = i) = \lambda_i, \forall i \in I$$

ii) Với mọi  $n \geq 0$ , phân phối của  $X_{n+1}$  với điều kiện  $X_n = i_n$  là  $(p_{i_n j})_{j \in I}$  và độc lập với  $X_0, ..., X_{n-1}$ , tức là

$$P(X_{n+1} = i_{n+1} \mid X_0 = i_0, ..., X_n = i_n) = P(X_{n+1} = i_{n+1} \mid X_n = i_n)$$
$$= p_{i_n i_{n+1}} \text{ với mọi } n \ge 0 \text{ và } i_0, ..., i_{n+1} \in I.$$

Với mỗi  $n \geq 0, X_n$  được gọi là trạng thái của xích Markov tại thời điểm thứ n.

Như vậy xích Markov  $(X_n)_{n\geq 0}$  được xác định nếu ta biết phân phối ban đầu  $\lambda$  và ma trận chuyển P. Ta sẽ gọi  $(X_n)_{n\geq 0}$  là Markov  $(\lambda, P)$ . Nếu  $(X_n)_{0\leq n\leq N}$  là một dãy hữu hạn các bnn thỏa mãn (i) và (ii) với n=0,...,N-1 thì ta cũng gọi  $(X_n)_{0\leq n\leq N}$  là Markov $(\lambda, P)$ .

Định lý 1.1.1. Dãy bnn  $(X_n)_{0 \le n \le N}$  nhận giá trị trong I là Markov  $(\lambda, P)$  khi và chỉ khi với mọi  $i_0, ..., i_N \in I$ ,

$$P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, ..., X_N = i_N) = \lambda_{i_0} p_{i_0 i_1} ... p_{i_{N-1} i_N}$$
(1.1)

#### Chứng minh.

- a)  $Gi\mathring{a} \ s\mathring{u} \ (X_n)_{0 \le n \le N} \ l\mathring{a} \ Markov(\lambda, P), \ khi \ d\acute{o}$   $P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, ..., X_N = i_N)$   $= P(X_0 = i_0)P(X_1 = i_1 \mid X_0 = i_0)...P(X_N = i_N \mid X_0 = i_0, ..., X_{N-1} = i_{N-1})$   $= \lambda_{i_0}p_{i_0i_1}...p_{i_{N-1}i_N}.$
- b) Giả sử phương trình (1.1) được thỏa mãn với N, khi đó lấy tổng hai vế theo tất cả  $i_N \in I$  và sử dụng giả thiết  $\sum_{j \in I} p_{ij} = 1$ , ta thấy phương

trình (1.1) cũng thỏa mãn với N-1.

Chứng minh bằng quy nạp ta được

$$P(X_0 = i_0, X_1 = i_1, ..., X_n = i_n) = \lambda_{i_0} p_{i_0 i_1} p_{i_{n-1} i_n},$$

 $v\acute{o}i \ moi \ n = 0, 1, ..., N.$ 

Đặc biệt ta có  $P(X_0=i_0)=\lambda_{i_0}$ ,  $\forall i_0\in I$  và mỗi n=0,1,...,N-1,

$$P(X_{n+1} = i_{n+1} \mid X_0 = i_0, ..., X_n = i_n)$$

$$= \frac{P(X_0 = i_0, ..., X_n = i_n, X_{n+1} = i_{n+1})}{P(X_0 = i_0, ..., X_n = i_n)} = p_{i_n i_{n+1}},$$

do đó  $(X_n)$  là  $Markov(\lambda, P)$ .

### 1.2 Ma trận chuyển

**Định nghĩa 1.2.1.** Ma trận  $P = (p_{ij})_{i,j \in I}$  là ma trận phân phối xác suất chuyển(ma trận chuyển) nếu thỏa mãn:

$$p_{ij} \ge 0, \forall i, j \in I \text{ và } \sum_{j \in I} p_{ij} = 1, \forall i \in I$$

Sau đây chúng ra sẽ tìm hiểu ma trận chuyển của xích Markov sau như một số hữu hạn bước.

Trước hết, với mỗi phân phối  $\lambda$  và ma trận chuyển P, ta coi  $\lambda=(\lambda_i)_{i\in I}$  là một vector dòng và  $P=(p_{ij})_{i,j\in I}$ , k = 1, 2,... mới như sau:

$$(\lambda P)_j = \sum_{i \in I} \lambda_i p_{ij}; P^1 = P, p_{ir}^{(k-1)} p_{rj}, k = 2, 3, \dots$$

Ta qui ước  $P^0$  là ma trận đơn vị, tức là  $P^0 = (\delta_{ij})_{i,j \in I}$ . Bằng qui nạp theo k, ta dễ dàng chứng minh được với mọi  $n \geq 1$ , mọi  $i_0, i_n \in I$ ,

$$p^{(n)}_{i_0 j_n} = \sum_{i_1 \in I} \dots \sum_{i_{n-1} \in I} p_{i_0 i_1} p_{i_1 i_2} \dots p_{i_{n-1} i_n}.$$

$$(1.2)$$

Trong trường hợp  $\lambda_i > 0$ , ta ký hiệu  $P_i(A) = P(A \mid X_0 = i)$ . Sử dụng tính chất Markov tại thời điểm m = 0, kết quả dưới đây chỉ ra rằng dưới độ đo xác suất  $P_i$  phân phối của  $(X_n)_{n\geq 0}$  không phụ thuộc vào phân phối ban đầu  $\lambda$ .

Định lý 1.2.1.  $Gi\mathring{a} s\mathring{u}(X_n)_{n\geq 0}$  là  $Markov(\lambda, P)$ .  $Khi \, d\acute{o}, \, v\acute{o}i \, mọi \, n, m \geq 0$ ,  $ta \, c\acute{o}$ 

i) 
$$P(X_n = j) = (\lambda P^n)_j$$

*ii)* 
$$P_i(X_n = j) = P(X_{n+m} = j \mid X_m = j) = p_{ij}^{(n)}$$

**Chứng minh.** Áp dụng lần lượt định lý (1.1.1) và công thức (1.2) ta được

$$P(X_n = j) = \sum_{i_0 \in I} \dots \sum_{i_{n-1} \in I} P(X_0 = i_0, \dots, X_{n-1} = i_{n-1}, X_n = j) = \sum_{i_0 \in I} \dots \sum_{i_{n-1} \in I} \lambda_{i_0} p_{i_0 i_1} \dots p_{i_{n-1} j} = \sum_{i_0 \in I} \lambda_{i_0} p_{i_0 j}^{(n)} = (\lambda P^n)_j$$

Theo tính chất Markov, với điều kiện  $X_m = i$ , dãy bnn  $(X_{m+n})_{n\geq 0}$  là  $Markov(\delta_i, P)$ , áp dụng (i) với  $\lambda = \delta_i$  ta được điều cần chứng minh.

Theo định lý này, ta sẽ gọi  $p_{ij}^{(n)}$  là xác suất chuyển từ trạng thái i sang trạng thái j sau n bước.

Hệ quả 1.2.1.  $Giả sử (X_n)_{n\geq 0}$  là  $Markov(\lambda, P)$  nhận giá trị trong I. với mọi số nguyên  $m>k\leq 0$ , mọi trạng thái  $i,j\in I$  và với mọi biến cố A chỉ phụ thuộc vào  $X_0,X_1,...,X_{m-k-1}$ , ta có

$$P(X_{m+1} = i \mid \{X_{m-k} = j\} \cap A) = P(X_{m+1} = i \mid Xm - k = j).$$

**Chứng minh.** Ta chỉ cần chứng tỏ với mọi tập con  $B_0, ..., B_{m-k-1}$  của I,

$$P(X_{m+1} = i \mid X_{m-k} = j, X_{m-k-1} \in B_{m-k-1}, ..., X_0 \in B_0) = P(X_{m+1} = i \mid X_m - k = j).$$

Áp dụng (1.1.1) ta được

$$\begin{split} &P(X_{m+1}=i\mid X_{m-k}=j,X_{m-k-1}=i_{m-k-1},...,X_{0}=i_{0})\\ &=\sum_{i_{m-k+1},...,i_{m}\in I}P(X_{m+1}=i,X_{m}=i_{m},X_{m-k+1}=i_{m-k+1},X_{m-k-1}=i_{m-k-1},...,X_{0}=i_{0})\\ &=\sum_{i_{m-k+1},...,i_{m}\in I}\lambda_{i_{0}}p_{i_{0}i_{1}}...p_{i_{m-k-1}j}p_{ji_{m-k+1}}p_{i_{m}i}\\ &=\lambda_{i_{0}}p_{i_{0}i_{1}}...p_{i_{m-k-1}j}\sum_{i_{m-k+1},...,i_{m}\in I}p_{ji_{m-k+1}}...p_{i_{m}i}\\ &=\lambda_{i_{0}}p_{i_{0}i_{1}}...p_{i_{m-k-1}j}p_{i_{j}}^{(k+1)} \end{split}$$

trong đó đẳng thức cuối cùng suy ra từ công thức (1.2). Do đó

$$P(X_{m+1} = i \mid X_{m-k} = j, X_{m-k-1} \in B_{m-k-1}, ..., X_0 \in B_0)$$

$$= \frac{\sum_{i_{m-k-1} \in B_{m-k-1}} ... \sum_{i_0 \in B_0} P(X_{m+1} = i, X_{m-k} = j, X_{m-k-1} = i_{m-k-1}, ..., X_0 = i_0)}{\sum_{i_{m-k-1} \in B_{m-k-1}} ... \sum_{i_0 \in B_0} P(X_{m-k} = j, X_{m-k-1} = i_{m-k-1}, ..., X_0 = i_0)}$$

$$= \frac{\sum_{i_{m-k-1} \in B_{m-k-1}} ... \sum_{i_0 \in B_0} \lambda_{i_0} p_{i_0 i_1} ... p_{i_{m-k-1}} p_{i_j} \cdot {}^{(k+1)}}{\sum_{i_{m-k-1} \in B_{m-k-1}} ... \sum_{i_0 \in B_0} \lambda_{i_0} p_{i_0 i_1} ... p_{i_{m-k-1}} p_{i_{m-k-1} j}}$$

$$= p_{ij}^{(k+1)} = P(X_{m+1} = i \mid X_{m-k} = j)$$

Ta được điều phải chứng minh.

Hệ quả 1.2.2 (Phương trình Chapman - Kolmogorov). Với mọi m,  $n \geq 0$  và  $i,j \in I, \ ta \ c \acute{o}$ 

$$p_{ij}^{(m+n)} = \sum_{r \in I} p_{ir}^{(m)} p_{rj}^{(n)}$$

Chứng minh. Theo định nghĩa xác suất có điều kiện, ta có

$$p^{(m+n)}_{ij} = \sum_{r \in I} P(X_{m+n} = j, X_m = r, X_0 = i) / P(X_0 = j)$$

$$= \sum_{r \in I} P(X_{m+n} = j, X_m = r, X_0 = i) / P(X_m = r, X_0 = i) / P(X_0 = i)$$

$$= \sum_{r \in I} p^{(m)}{}_{ir} p^{(n)}{}_{rj},$$

trong đó đẳng thức thứ ba suy ra từ tình Markov và hệ quả (1.2.1)

#### 1.3 Phân lớp trạng thái xích Markov

**Định nghĩa 1.3.1.** Ta nói rằng trạng thái i tới được trạng thái j và ký hiệu là  $i \to j$  nếu tồn tại  $n \ge 0$  sao cho  $p_{ij}^{(n)} > 0$ .

Hai trạng thái i và j<br/> được gọi là liên thông và kí hiệu là  $i\leftrightarrow j$  nếu  $i\to j$  và  $j\to i$ .

Ta nói lớp liên thông C là đóng nếu  $i \in C, i \to j$  thì  $j \in C$ . Do đó lớp liên thông C là đóng thì mọi trạng thái đến được từ C đều thuộc C. Trạng thái i được gọi là  $h \hat{a} p$  thụ nếu  $\{i\}$  là lớp liên thông đóng.

#### 1.4 Hồi quy

**Định nghĩa 1.4.1.** Giả sử  $(X_n)_{n\geq 0}$  là xích Markov với ma trận chuyển P. Ta nói rằng trạng thái  $i\in I$  là hồi quy nếu

$$P_i(X_n = i \text{ với vô hạn n}) = 1.$$

Trạng thái i là trans nếu

$$P_i(X_n = i \text{ với vô hạn n}) = 0.$$

Bổ đề 1.4.1. Với mỗi  $r=2,\ 3,\ ...,\ với điều kiện <math>T_i{}^{(r-1)}<\infty,\ bnn\ S_i{}^{(r)}$  độc lập với  $\{X_m: m\leq T_i{}^{(r-1)}\}$  và

$$P(S_i^{(r)} = n \mid T_i^{(r-1)} < \infty) = P_i(T_i = n).$$

**Chứng minh.** Áp dụng tính Markov mạnh tại thời điểm dừng  $T=T_i^{(r-1)}$ , với điều kiện  $T<\infty, (X_{T+n})_{n\geq 0}$  là Markov $(\delta_i,P)$  và độc lập với  $X_0,X_1,...,X_T$ . Nhưng

$$S_i^{(r)} = \inf\{n \ge 1 : X_{T+n} = i\},\$$

do đó  $S_i^{(r)}$  là thời điểm qua đầu tiên của xích  $(X_{T+n})_{n\geq 0}$  ở trạng thái i. Với điều kiện  $T_i^{(r-1)} < \infty, S_i^{(r)}$  có cùng phân phối  $T_i$ .

Kí hiệu  $V_i$  là tổng số lần xích ở trạng thái i, tức là

$$V_i = \sum_{n=0}^{\infty} I_{X_n = i}.$$

Và

$$E(v_i) = \sum_{n=0}^{\infty} P_i(X_n = i) = \sum_{n=0}^{\infty} p_{ij}^{(n)}.$$

Đông thời kí hiệu xác suất trở lại trạng thái i theo độ đo xác suất  $P_i$  là

$$f_i = P_i(T_i < \infty)$$

 $\mathbf{B}\hat{\mathbf{o}}$   $\mathbf{d}\hat{\mathbf{e}}$  1.4.2. Với mọi  $r=0,\ 1,\ ...\ ta$  có

$$P_i(v_i > r) = p_i^r. (1.3)$$

**Chứng minh.** Dễ thấy đẳng thức (1.3) đúng với r = 0. Giả sử đẳng thức đúng với r thì nó cũng đúng với r + 1 vì theo bổ đề (1.4.1)

$$P_i(V_i > r+1) = P_i(T_i^{(r+1)} < \infty) = P_i(T_i^r < \infty, S_i^{(r+1)} < \infty).$$

**Định lý 1.4.1.** i) Nếu  $P_i(T_i < \infty) = 1$  thì trạng thái i là hồi qui và  $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = \infty.$ 

ii) Nếu 
$$P_i(T_i < \infty) < 1$$
 thì i là trạng thái trans và  $\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} < \infty$ .

#### Chứng minh.

i) Nếu  $P_i(T_i < \infty) < 1$  thì theo (1.4.2),

$$P_i(V_i = \infty) = \lim_{r \to \infty} P_i(V_i > r) = 1$$

do đó i là trạng thái hồi qui và

$$\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = E_i(V_i) = \infty$$

ii) Nếu  $f_i = P_i(T_i < \infty) = 1$  thì theo (1.4.2),

$$\sum_{n=0}^{\infty} p_{ii}^{(n)} = E_i(V_i) = \sum_{r=0}^{\infty} P_i(V_i > r) = \sum_{r=0}^{\infty} f_i^r = \frac{1}{1 - f_i} < \infty,$$
do đó  $P_i(V_i < \infty) = 0$  và i là trans.

Định lý 1.4.2. Giả sử C là một lớp liên thông. Khi đó tất cả các trạng thái của C đều là hồi quy hoặc đều là trans.

**Chứng minh.** Lấy hai trạng thái khác nhau i, j thuộc C và giả sử rằng i là trans. Tồn tại m, n sao cho  $p_{ij}^{(n)}>0$  và  $p_{ij}^{(m)}>0$  và với mọi  $r\geq 0$ .

$$p_{ii}^{(n+r+m)} \ge p_{ij}^{(n)} p_{jj}^{(r)} p_{ji}^{(m)}$$

Do đó

$$\sum_{r=0}^{\infty} p_{jj}^{(n)} \le \frac{1}{p_{ij}^{(n)} p_{jj}^{(m)}} \sum_{r=0}^{\infty} p_{ii}^{(n+r+m)} < \infty,$$

Theo Định lý 1.4.1. Do đó j là trans theo Định lý 1.4.1.

Định lý 1.4.3. Mọi lớp hồi quy và liên thông đều là đóng.

**Chứng minh.** Giả sử C là một lớp không đóng. Khi đó tồn tại  $i \in C$ ,  $j \notin C$  và  $m \ge 1$  sao cho

$$P_i(X_m = j) > 0$$

Do

$$P_i(\{X_m = j\} \cap \{X_n = i \text{ với vô hạn n}\}) = 0$$

ta có

$$P_i(X_n=i \text{ với vô hạn n})<1$$

do đó i không phải là trạng thái hồi quy do đó C cũng không phải tập hồi quy.

Định lý 1.4.4. Mọi lớp đóng gồm hữu hạn phần tử đều là hồi quy.

**Chứng minh.** Giả sử lớp C đóng và chỉ gồm hữu hạn phần tử. Giả sử xích  $(X_n)_{n\geq 0}$  xuất phát từ C. Khi đó, tồn tại ít nhất moojt trạng thái  $i\in C$  sao cho  $X_n$  ở trạng thái i vô hnaj lần, tức là

$$0 < P(X_n = i \ \text{với vô hạn n} \ )$$
 
$$= P(X_n = i \ \text{với n nào đó} \ ) P_i(X_n = i \ \text{với vô hạn n} \ )$$

trong đó đẳng thức cuối cùng là do tính Markov mạnh. Do vậy trạng thái i không là trans, tức là i là hồi quy và do đó C cũng là hồi quy.

**Định lý 1.4.5.** Giả sử ma trận chuyển P là tối giản và hồi qui. Khi đó, với mọi  $j \in I$ , ta có  $P(T_j < \infty) = 1$ .

Chứng minh. Áp dụng công thức xác suất toàn phần, ta có

$$P(T_j < \infty) = \sum_{i \in I} P(X_0 = i) P_i(T_j < \infty),$$

do đó ta chỉ cần chứng minh  $P_i(T_j < \infty) = 1, \forall i \in I$ . Do xích là tối giản nên tồn tại m sao cho  $p_{ji}^{(m)} > 0$ . Theo định lý (1.4.1) ta có

$$1 = P_j(X_n = j \text{ với vô hạn n}) = P_j(X_n = j \text{ với} n \le m + 1 \text{ nào đó})$$

$$= \sum_{k \in I} P_j(X_n = j \text{ với} n \le m + 1 \text{ nào đó} \mid X_m = k) P_j(X_m = k)$$

$$= \sum_{k \in I} P_k(T_j < \infty) p_{jk}^{(m)}$$

$$= 1 + \sum_{k \in I} (P_k(T_j < \infty) - 1) p_{jk}^{(m)}$$

Do đó  $(P_k(T_j<\infty)-1)p_{jk}^{(m)}=0$  với mọi  $k\in I$ . Mà  $p_{jk}^{(m)}>0$  nên suy ra  $P_i(T_j<\infty)=1$ .

## Chương 2

## Mô phỏng bài toán

#### 2.1 Các bài toán đặt ra

- 1. Nhập ma trận xác suất chuyển cỡ n $\times$  n
- 2. Kiểm tra ma trận xác suất chuyển đúng hay chưa?
- 3. Vẽ sơ đồ các trạng thái.
- 4. Xét tính liên thông của hai trạng thái i, j nhập từ bàn phím.
- 5. Phân lớp các trạng thái theo tính liên thông.
- 6. Xét tính hồi quy của các trạng thái.

## 2.2 Giải thuật - Nhập ma trận xác suất chuyển cỡ n x n

1. Input

Đoạn text ma trận vuông

2. Output

Ma trận vuông

## 2.3 Giải thuật - Kiểm tra ma trận xác suất chuyển

Input
 Ma trân

2. Output

Có là ma trận chuyển hay không?

3. Ý tưởng giải thuật

Với từng hàng trên ma trận, kiếm tra từng phần tử có lớn hơn bằng 0 và nhỏ hơn bằng 1 hay không, tính tổng hàng xem có bằng 1 hay không?

#### 4. Mã giả

```
function kiem tra ma tran chuyen() : boolean
                var tong : integer
                begin
                     for moi hang tren ma tran then
                         tong := 0
                         for moi phan tu tren hang then
                             if gia tri < 0 or > 1 then
                                  return false
                             end
                             tong += gia tri
10
                         end
11
                         if tong \ll 1 then
12
                             return false
13
                    end
                end
15
                return true;
16
           end
17
```

#### 2.4 Giải thuật - Vẽ sơ đồ các trạng thái

Phần vẽ sơ đồ được minh họa bằng chương trình.

# 2.5 Giải thuật - Xét tính liên thông của hai trạng thái

#### 1. Input

Hai 2 trạng thái cần kiểm tra, ma trận chuyển

#### 2. Output

Có liên thông hay không

#### 3. Ý tưởng giải thuật

Sử dụng thuật toán duyệt theo chiều sâu để thiết lập ma trận tồn tại đường đi từ trạng thái này sang trạng thái kia. Bắt đầu duyệt với mỗi trạng thái, tìm các trạng thái khác mà trạng thái hiện tại có thể đi tới, đánh dấu các trạng thái đã đi qua, lần lượt cho tới khi duyệt hết các trường hợp Sau khi thiết lập xong ma trận thì kiểm tra tồn tại đường đi từ trạng thái này sang trạng thái kia và ngược lại, nếu tồn tại thì chúng liên thông.

#### 4. Mã giả

ma\_tran\_duong\_di : Lưu có tồn tại đường đi từ trạng thái này sang trạng thái khác hay không

trang\_thai\_chua\_tham : Lưu trạng thái các đỉnh xem đã ghé thăm hay chưa

```
function kiem_tra_tinh_lien_thong(a : integer, b : integer)
: boolean
```

```
ma_tran_chuyen : double[][]
ma_tran_duong_di : boolean[][]
trang_thai_chua_tham : boolean[]
begin

Khoi tao gia tri ban dau cua ma_tran_duong_di = false;
for i from 0 to kich_thuoc_ma_tran then

Set tat ca gia tri dinh_chua_toi = true;

DFS(i, i);
end
end
end
end
```

trang\_thai\_hien\_tai: Trạng thái hiện tại đang kiểm tra đường đi tới các trạng thái khác trang\_thai\_bat\_dau: Trạng thái gốc, bắt đầu duyệt trang\_thai\_ke: Vị trí của trạng thái kề với nó

```
10 end
11 end
```

# 2.6 Giải thuật - Phân lớp các trạng thái theo tính liên thông

1. Input

Ma trận xác xuất chuyển

2. Output

Các lớp trạng thái

3. Ý tưởng giải thuật

Bước 1: Duyệt trong tập các trạng thái

Bước 2: Kiểm tra tính liên thông

Nếu các trạng thái liên thông với nhau thì nhóm chúng vào một lớp

#### 4. Mã giả

```
Buoc 1: Khoi tao ListDuocduyet

Buoc 2: for I = 0 : n-1

Khoi tao NewList

If ( So luong phan tu trong ListDuocDuyet =0)

thi

Them phan tu thu i vao

Them phan tu thu i vao ListDuocDuyet

For j = 0 : n-1

If ( i , j lien thong)

Them vao ListDuocDuyet phan tu j

Them vao NewList phan tu j

Else (so luong phan tu trong ListDuocDuyet >0)
```

```
Neu i thuoc ListDuocDuyet thi khong xet nua
13
           Neu i khong thuoc trong ListDuocDuyet
14
                Them i vao NewList
15
                Them I vao ListDuocDuyet
16
                For j = 0 : n-1
17
                If( i , j lien thong)
18
                    Them vao ListDuocDuyet phan tu j
19
                    Them vao NewList phan tu j
20
           In ra NewList
21
   String += In ra newList
23
```

#### 2.7 Giải thuật - Xét tính hồi quy của các trạng thái

#### 1. Input

Các list trạng thái đã được phân lớp

#### 2. Output

Danh sách trạng thái hồi quy và trạng thái không hồi quy

#### 3. Ý tưởng giải thuật

- (a) Dựa vào các định lý của hồi quy: mọi lớp đóng gồm hữu hạn các phần tử đều hồi quy. Ta xét từng lớp. Nếu lớp đó đóng thì các phần tử trong lớp hồi quy ngược lại là trans.
- (b) Một lớp là đóng nếu không có đường đi nào từ phần tử khác vào các phần tử thuộc lớp đó.
- (c) Do ta đã phân lớp các trạng thái nên thuật toán để kiểm tra như sau: duyệt qua các phần tử trong một lớp. Nếu bất kì phần tử nào trong lớp có đường đi đến phần tử khác ngoài lớp thì

lớp đó không đóng. Vì vậy mà các phần tử của lớp không hồi quy. Ngược lại nếu tất cả các phần tử có lớp không có đường đi ra ngoài thì lớp đó là đóng. Và các phần tử của lớp hồi quy.

#### 4. Mã giả

```
Function: xet tinh hoi quy
           list <int > lst lop danh sach cac trang thai trong mot
      lop
       Int[,] mMatrix ma tran chuyen
  Buoc 1: Khoi tao mot danh sach bao gom tat ca cac trang thai
  Buoc 2: Khoi tao mot danh sach cac trang thai con lai khong
      chua cac trang thai trong list dau vao
  Buoc 3: Voi moi p trong list trang thai dau vao
           Voi moi k trong list trang thai con lai
               If (ton tai duong di tu p -> k)
                   Return false;
       Return true;
10
  Output: true or false
       (Voi true - Hoi quy, false - khong hoi quy)
12
13
14
```

## KẾT LUẬN

Các công việc nhóm 1 đã làm được

- 1 Hiểu, nắm bắt các cơ sở lý thuyết đã học. Ứng dụng trong việc xây dựng giải thuật để giải quyết các bài toán đặt ra.
- 2 Xây dựng chương trình mô phỏng các bài toán.

Tuy nhiên báo cáo còn nhiều sai sót, hạn chế, nhóm em rất mong nhận được sự góp ý của quý thầy cô và các bạn.

## Tài liệu tham khảo

[1] Ngô Hoàng Long, Giáo trình Nhập Môn Lý Thuyết Các Quá Trình Ngẫu Nhiên, Đại học Quốc Gia Hà Nội(2015).