

## Лекція 29. МАРКОВСЬКІ ВИПАДКОВІ ПРОЦЕСИ

**Випадковий процес** з дискретними станами **називається марковським** або процесом без наслідків, якщо в будь-який момент часу його характеристики залежать лише від поточного стану і не залежать від того як система у цей стан потрапила.

Розрізняють два типи марковських випадкових процесів: з дискретним часом і з неперервним часом. **Марковським випадковим процесом з дискретним часом** називають такий марковський процес, коли переходи з одного стану в інший можливі у чітко визначені наперед моменти часу  $t_1, t_2, \dots, t_k, \dots$ , які називають **кроками** або **етапами процесу**. У проміжки часу між суміжними кроками стан системи не змінюється.

Випадковий процес, що протікає в деякій системі  $S$ , називається **Марковським випадковим процесом з неперервним часом**, якщо переходи системи з одного стану в інший можливі в будь-які, заздалегідь невідомі, випадкові моменти часу  $t$ .

Випадковий процес Маркова з дискретними станами і дискретним часом називають **ланцюгом Маркова**.

### 29.1. Дискретний ланцюги Маркова з дискретним часом

Нехай  $S_1, S_2, \dots, S_k$  – можливі стани системи  $S$ . Переходи системи з одного стану в інший відбуваються тільки в моменти часу  $t_0, t_1, \dots, t_k$ . У момент часу  $t \in [t_k, t_{k+1})$ ,  $k = 1, 2, 3, \dots$ , система знаходиться в стані  $S(t) = S(t_k)$  і процес можна розглядати як випадкову функцію кроків  $t_k$  або номерів кроків.

Позначимо  $S_i(k) (i = \overline{1, n}; k = 1, 2, \dots)$  подію, що складається в тому, що система  $S$  з  $k$ -го кроку до  $(k+1)$ -го перебуває в стані  $S_i$ . Тоді випадковий процес з дискретним часом можна представляти випадковою послідовністю (за індексом  $k$ ) випадкових подій  $S_i(k) (i = \overline{1, n}; k = 1, 2, \dots)$ , що зветься **ланцюгом**.

Випадкова послідовність називається **марківським ланцюгом**, якщо для кожного кроку ймовірність переходу з будь-якого стану  $S_i$  в будь-який стан  $S_j$  не залежить від того коли і як система  $S$  опинилася в стані  $S_i$ .

## 29.2. Матриця перехідних ймовірностей

Основними характеристиками марківських ланцюгів є ймовірності  $p_i(k) = p(S_i(k)), (i = \overline{1, n}; k = 1, 2, \dots)$  подій  $S_i(k)$ . Ймовірності  $p_i(k), (i = \overline{1, n}; k = 1, 2, \dots)$  називаються **ймовірностями станів**, тобто  $p_i(k)$  - ймовірність того, що на  $k$ -тому кроці система знаходиться у стані  $S_i$ .

**Перехідною ймовірністю**  $p_{ij}(k)$  з  $i$ -го стану в  $j$ -ий стан для  $k$ -го кроку  $(i = \overline{1, n}; j = \overline{1, n}; k = 1, 2, \dots)$  називають ймовірність безпосереднього переходу системи  $S$  в момент часу  $t_k$  зі стану  $S_i$  в стан  $S_j$ , тобто  $p_{ij}(k)$  - ймовірність того, що система, яка знаходилася на  $k$ -тому кроці у стані  $S_i$ , перейде на наступному кроці у стан  $S_j$ .

Якщо  $i = j$ , то перехідна ймовірність  $p_{ij}(k) = p_{ii}(k)$  називають ймовірністю затримки системи  $S$  у стані  $S_i$ .

У будь-який момент часу  $i$ , система  $S$  може перебувати тільки в одному з станів  $S_1, S_2, \dots, S_n$ , то при кожному  $k = 1, 2, \dots$  події  $S_1(k), S_2(k), \dots, S_n(k)$  несумусні і утворюють **повну групу подій**.

## 29.3. Однорідні Марківські ланцюги

Якщо перехідні ймовірності не залежать від кроків  $k$ , то марківський ланцюг називається **однорідним**,  $p_{ij}(k) = p_{ij}$ .

Перехідні ймовірності для однорідного марківського ланцюга можна представити у вигляді квадратної матриці  $n$ -го порядку.

$$P = (p_{ij})_{i,j=1}^n = \|p_{ij}\| = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{pmatrix} \quad (29.1)$$

Елементи матриці  $P$  не залежать від номера кроку  $k$  і її порядок визначається числом можливих станів системи  $S$ , на головній діагоналі знаходяться ймовірності затримки стану системи  $S$ .

Перехідна ймовірність як **умовна ймовірність**

$$p_{ij} = p(S_j(k) | S_i(k-1)) \quad (29.2)$$

Події  $S_1(k), S_2(k), \dots, S_n(k)$  несумісні, утворюють повну групу подій, і

$$\sum_{j=1}^n p_{ij} = 1, \quad i = \overline{1, n}. \quad (29.3)$$

що означає рівність 1 суми елементів кожного з рядків матриці  $P$ .

Матриця, кожен елемент якої невід'ємний і сума елементів кожного рядка дорівнює 1, називається **стохастичною**.

Якщо стохастична матриця має властивість, яка визначається так: сума елементів кожного з стовпців дорівнює 1, то така матриця називається **двостохастичною**.

Граф станів системи  $S$  із зазначенням перехідних ймовірностей називається **розміченим**.

В силу властивостей стохастичної матриці  $P$  ймовірності затримки можна обчислити за формулою:

$$p_{ii} = 1 - \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n p_{ij}, \quad i = \overline{1, n}. \quad (29.4)$$

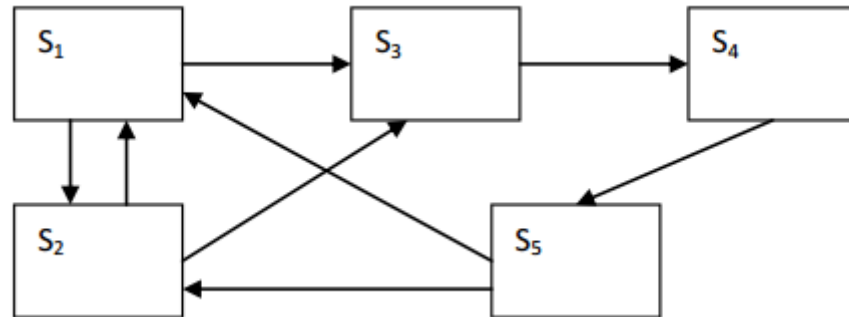
*Наприклад.* Розглянемо технічну систему для якої визначені наступні стани:

$S_1$  – система справна і виконує певні операції;

$S_2$  – система справна і знаходиться у стані очікування;

$S_3$  – система несправна, але факт несправності не встановлений;  
 $S_4$  – система несправна, факт несправності встановлений;  
 $S_5$  – виконуються ремонтні роботи після яких система знову стає до ладу.

Граф станів системи наведений на рис. 29.3.



Граф станів системи

Відповідна матриця перехідних ймовірностей буде мати вигляд:

$$\|p_{ij}\| = \begin{pmatrix} 0 & p_{12} & p_{13} & 0 & 0 \\ p_{21} & 0 & p_{23} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & p_{34} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & p_{45} \\ p_{51} & p_{52} & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Система рівнянь (29.3) означає, що при  $k$ -му випробуванні система зі стану  $S_i$  ( $i = \overline{1, n}$ ) обов'язково перейде в один з можливих станів  $S_1, S_2, \dots, S_n$ .

Ланцюг Маркова називається **скінченним**, якщо він характеризується скінченною множиною станів.

Ланцюг Маркова називається **незвідним**, якщо кожен стан системи може бути досягнутий із будь-якого іншого стану.

Ланцюг Маркова називається **періодичним**, якщо повернення системи в будь-який стан відбувається тільки через певну кількість кроків, кратну деякому цілому числу  $\gamma$ , більшому за 1 ( $\gamma > 1$ ).

Вектор-рядок ймовірностей стану  $(p_1(0), p_2(0), \dots, p_n(0))$  в початковий момент часу  $t=0$ , що безпосередньо передуює першому кроку, називається **вектором початкового розподілу ймовірностей**.

Властивості вектору початкового розподілу ймовірностей:

1. Сума ймовірностей дорівнює 1:

$$p_1(0) + p_2(0) + \dots + p_n(0) = 1. \quad (29.5)$$

2. Якщо в початковий момент часу  $t=0$  система  $S$  перебувала в стані  $S_m$ , то  $p_m(0)=1$  і початковий розподіл ймовірностей  $p_1(0)=0, p_2(0)=0, \dots, p_m(0)=1, p_{m+1}(0)=0, \dots, p_n(0)=0$ .

3. Якщо відомо початковий розподіл ймовірностей і матриця перехідних ймовірностей, то можна обчислити ймовірності стану системи для будь-якого  $k$ -го кроку.

**Теорема 29.1.** Для однорідного Марківського ланцюга вектор-рядок ймовірностей стану від  $k$ -го до  $(k+1)$ -го кроку дорівнює добутку вектор-рядку ймовірностей стану від  $(k-1)$ -го до  $k$ -го кроку на матрицю перехідних ймовірностей.

$$[p_1(k), p_2(k), \dots, p_n(k)] = [p_1(k-1), p_2(k-1), \dots, p_n(k-1)] \cdot P. \quad (29.6)$$

Доказ

Добуток вектор-рядку ймовірностей стану розмірності  $(1 \times n)$  на матрицю розмірності  $(n \times n)$  визначає вектор-рядок розмірності  $(1 \times n)$  ймовірностей станів системи на  $k$ -му кроці.

Для кожного кроку  $k=1, 2, \dots$  розглянемо  $n$  гіпотез  $H_i(k-1), i=\overline{1, n}$ , що складаються в тому, що від  $(k-1)$ -го кроку до  $k$ -го система  $S$  перебувала в стані  $S_i$ . Ці гіпотези для кожного кроку неспільні і утворюють повну групу подій, з ймовірностями стану з  $(H_i(k-1) = p_i(k-1))$ .

Умовна ймовірність з  $(S_j(k) | S_i(k-1))$  є перехідною ймовірністю  $p_{ij}$  і за формулою повної ймовірності отримаємо:

$$p_j(k) = \sum_{i=1}^n p(H_i(k-1)) \cdot p(S_j(k) | S_i(k-1)) = \sum_{i=1}^n p_i(k-1) p_{ij}, j = \overline{1, n}, \quad (29.7)$$

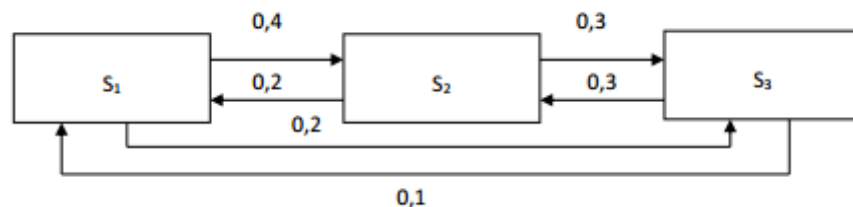
що і доводить справедливість формули (29.6), яка є рекурентною і дозволяє обчислювати ймовірності стану системи для будь-якого  $k$ -го кроку, і для однорідного Марківського ланцюга справедлива формула

$$[p_1(k), p_2(k), \dots, p_n(k)] = [p_1(0), p_2(0), \dots, p_n(0)] \cdot P^k, k = 1, 2, \dots \quad (29.8)$$

**Приклад** Дискретний марківський процес з дискретним часом для економічної системи. Стан комерційного банку характеризується однією з процентних ставок 2%, 3%, 4% які встановлюються на початку кожного кварталу і можуть змінюватися тільки на початку наступного кварталу.

Стан системи  $S_1$  -процентна ставка 2%,  $S_2$  -ставка 3%,  $S_3$  -ставка 4%.

Аналіз роботи у попередні роки показав, що зміна перехідних ймовірностей з плином часу мала. Визначити ймовірності станів банку на кінець поточного року, якщо в кінці минулого процентна ставка складала 3%, розмічений граф станів мав вигляд:



Розмічений граф марківського ланцюга

В даному випадку змодельювати поведінку банку на кінець року можна у вигляді однорідного Марківського дискретного випадкового процесу з дискретним часом, або у вигляді однорідного Марківського ланцюга.

За розміченим графом станів складемо матрицю перехідних ймовірностей.

$$P := \begin{pmatrix} 0.4 & 0.4 & 0.2 \\ 0.2 & 0.5 & 0.3 \\ 0.1 & 0.3 & 0.6 \end{pmatrix}$$

$$P^4 = \begin{pmatrix} 0.207 & 0.404 & 0.389 \\ 0.202 & 0.402 & 0.396 \\ 0.195 & 0.396 & 0.409 \end{pmatrix}$$

$$(p_1(4), p_2(4), p_3(4)) = (0, 1, 0) * P^4 = (0.2020, 0.4015, 0.3965)$$

$$p_1(4) = 0.2020, \quad p_2(4) = 0.4015, \quad p_3(4) = 0.3965$$

Найбільш ймовірний стан процентної ставки на кінець року  $p_2(4) = 0.4015$  тобто ставка 3%.

Зауважимо, що для практики найбільш цікавим є визначення саме граничних імовірностей станів  $p(\infty)$ . Ці границі в стовпці  $p(\infty)$  існують за певних умов.

Визначимо ці умови.

Для цього розглянемо характеристичні числа  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$  матриці  $P$  переходів. Вони є коренями характеристичного рівняння:

$$|\lambda E - P| = 0, \quad (29.9)$$

Граничні ймовірності  $p(\infty)$  мають місце, якщо один з коренів рівняння (3.7.) дорівнює 1, тобто  $\lambda_1 = 1$ , а інші задовольняють таку умову:

$$|\lambda_s| < 1, \quad S = \overline{2, m}. \quad (3.10)$$

У загальному випадку корені рівняння (29.9) задовольняють умову:

$$|\lambda_s| \leq 1, \quad S = \overline{2, m}.$$

Якщо виконується умова (29.10), то елементи стовпця  $p(\infty)$  можна визначити із такої системи рівнянь:

$$\sum_{i=1}^m p_{ij} \cdot p_j^{(\infty)}, \quad j = \overline{1, m}. \quad (29.11)$$

Оскільки ця система складається з лінійно залежних рівнянь, то її доповнюють очевидною умовою:

$$\sum_{j=1}^m p_j^{(\infty)} = 1. \quad (29.12)$$

На закінчення зауважимо, що матриця:  $P^{(\infty)} = \lim_{n \rightarrow \infty} (P)^n$ , називається матрицею граничних імовірностей переходів. При виконанні умови (29.10) усі рядки матриці  $P^{(\infty)}$  однакові й кожен з них збігається зі стовпцем  $p^{(\infty)}$ .

**Приклад 29.4.** Однорідний марковський ланцюг описується матрицею переходів, яка має такий вигляд:

$$P = \begin{vmatrix} 0,1 & 0,5 & 0,4 \\ 0,5 & 0,2 & 0,3 \\ 0 & 0,6 & 0,4 \end{vmatrix}$$

Знайти вектор імовірностей граничних станів  $p^{(\infty)}$ .

*Розв'язування:* Спочатку необхідно визначити, чи існує вектор  $p^{(\infty)}$ , тобто перевірити умову (29.10).

Для знаходження коренів  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  рівняння:  $|\lambda E - P| = 0$ , складемо це рівняння для нашого випадку:

$$\begin{vmatrix} 0,1 - \lambda & 0,5 & 0,4 \\ 0,5 & 0,2 - \lambda & 0,3 \\ 0 & 0,6 & 0,4 - \lambda \end{vmatrix} = (0,1 - \lambda)(0,2 - \lambda)(0,4 - \lambda) + 0,4 \cdot 0,5 \cdot 0,6 -$$

$$- 0,3 \cdot 0,6(0,1 - \lambda) - 0,25(0,4 - \lambda) = -\lambda^3 + 0,7\lambda^2 + 0,29\lambda + 0,01 = 0.$$

Таким чином, рівняння (29.9) набуває такого вигляду:

$$\lambda^3 - 0,7\lambda^2 - 0,29\lambda - 0,01 = 0.$$

Знайдемо його корені. Оскільки  $\lambda_1 = 1$ , то для визначення інших коренів поділимо вихідне рівняння на  $(\lambda - 1)$ , тобто



$$\begin{array}{r}
\lambda^3 - 0,72\lambda^2 - 0,29\lambda - 0,01 \quad | \quad \lambda - 1 \\
\underline{\lambda^3 - \lambda^2} \phantom{- 0,72\lambda^2 - 0,29\lambda - 0,01} \quad | \quad \lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01 \\
\phantom{\lambda^3 - } 0,3\lambda^2 - 0,29\lambda \phantom{- 0,01} \phantom{|} \phantom{\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01} \\
\phantom{\lambda^3 - } \underline{0,3\lambda^2 - 0,3\lambda} \phantom{- 0,01} \phantom{|} \phantom{\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01} \\
\phantom{\lambda^3 - } \phantom{0,3\lambda^2 - } 0,01\lambda - 0,01 \phantom{|} \phantom{\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01} \\
\phantom{\lambda^3 - } \phantom{0,3\lambda^2 - } \underline{0,01\lambda - 0,01} \phantom{|} \phantom{\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01} \\
\phantom{\lambda^3 - } \phantom{0,3\lambda^2 - } \phantom{0,01\lambda - } 0 \phantom{|} \phantom{\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01}
\end{array}$$

і розв'яжемо отримане рівняння:  $\lambda^2 + 0,3\lambda + 0,01 = 0$ .

Його корені  $\lambda_2 = -0,0382$ ,  $\lambda_3 = -0,2618$ .

Оскільки  $|\lambda_s| < 1$ , коли  $S = \overline{2,3}$ , то умови (3.8) виконуються. Отже, вектор  $p(\infty)$  існує.

Тепер знайдемо елементи вектора:  $p(\infty) = \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix}$ , з рівнянь (3.9) і (3.10).

Відповідна система записується таким чином:

$$\begin{cases} 0,1p_1 + 0,5p_2 + 0 \cdot p_3 = p_1, \\ 0,5p_1 + 0,2p_2 + 0,6p_3 = p_2, \\ p_1 + p_2 + p_3 = 1. \end{cases}$$

Розв'язучи її, знаходимо, що  $p_1 = 0,229$ ;  $p_2 = 0,4122$ ;  $p_3 = 0,3588$ ; тобто

вектор  $p(\infty) = \begin{pmatrix} 0,229 \\ 0,4122 \\ 0,3588 \end{pmatrix}$ , і гранична матриця переходів набуває такого вигляду:

$$P^\infty = (P)^\infty = \begin{pmatrix} 0,229 & 0,4122 & 0,3588 \\ 0,229 & 0,4122 & 0,3588 \\ 0,229 & 0,4122 & 0,3588 \end{pmatrix}.$$

#### 29.4. Неоднорідні марківські ланцюги

Нехай в системі  $S$  протікає дискретний Марківський процес з дискретним часом  $t_1, t_2, \dots, t_k, \dots$  і можливими станами  $S_1, S_2, \dots, S_m$ .

Марківський ланцюг називається **неоднорідним**, якщо перехідні ймовірності залежать від номера кроку  $k$ .

Перехідні ймовірності для неоднорідного марківського процесу позначаються  $P_{ij}(k)$ . Матриця перехідних ймовірностей

$$P(k) = (p_{ij}(k))_{i,j=1}^n = \begin{pmatrix} p_{11}(k) & \dots & p_{1n}(k) \\ \dots & \dots & \dots \\ p_{n1}(k) & \dots & p_{nn}(k) \end{pmatrix}.$$

і як і матриця перехідних ймовірностей для однорідного марківського ланцюга має властивість стохастичної матриці:

$$\sum_{j=1}^n p_{ij}(k) = 1 \quad i = 1, 2, \dots, n \quad k = 1, 2, \dots.$$

Визначення вектора стану системи  $S$  для неоднорідного марківського ланцюга виконується на підставі результату теореми.

**Теорема 6.2.**

Для неоднорідного Марківського ланцюга вектор ймовірностей стану від  $k$ -го до  $(k + 1)$ -го кроку дорівнює добутку вектора ймовірностей від  $(k - 1)$ -го до  $k$ -го кроку на матрицю перехідних ймовірностей від  $k$ -го до  $(k + 1)$ -го кроку.

$$(p_1(k), \dots, p_n(k)) = (p_1(k-1), \dots, p_n(k-1)) * P(k), \quad k = 1, 2, \dots$$

**Приклад.** Нехай ми перебуваємо в умовах поведінки банківських відсоткових ставок для випадку однорідних марківських ланцюгів, але перехідні ймовірності залежать від моменту встановлення відсоткових ставок і мають вигляд:

$$P(1) = \begin{pmatrix} 0.1 & 0.0 & 0.9 \\ 0.7 & 0.2 & 0.1 \\ 0.2 & 0.8 & 0.0 \end{pmatrix}$$

$$P(2) = \begin{pmatrix} 0.3 & 0.2 & 0.5 \\ 0.6 & 0.0 & 0.4 \\ 0.1 & 0.8 & 0.1 \end{pmatrix}$$

$$P(3) = \begin{pmatrix} 0.3 & 0.4 & 0.3 \\ 0.0 & 0.6 & 0.4 \\ 0.7 & 0.0 & 0.3 \end{pmatrix}$$

$$P(4) = \begin{pmatrix} 0.4 & 0.6 & 0.0 \\ 0.1 & 0.4 & 0.5 \\ 0.5 & 0.0 & 0.5 \end{pmatrix}$$

У даному прикладі зміна відсоткових ставок є дискретним марківським неоднорідним ланцюгом. Розмічені графи стану для кожного з чотирьох кроків будуть мати вигляд:

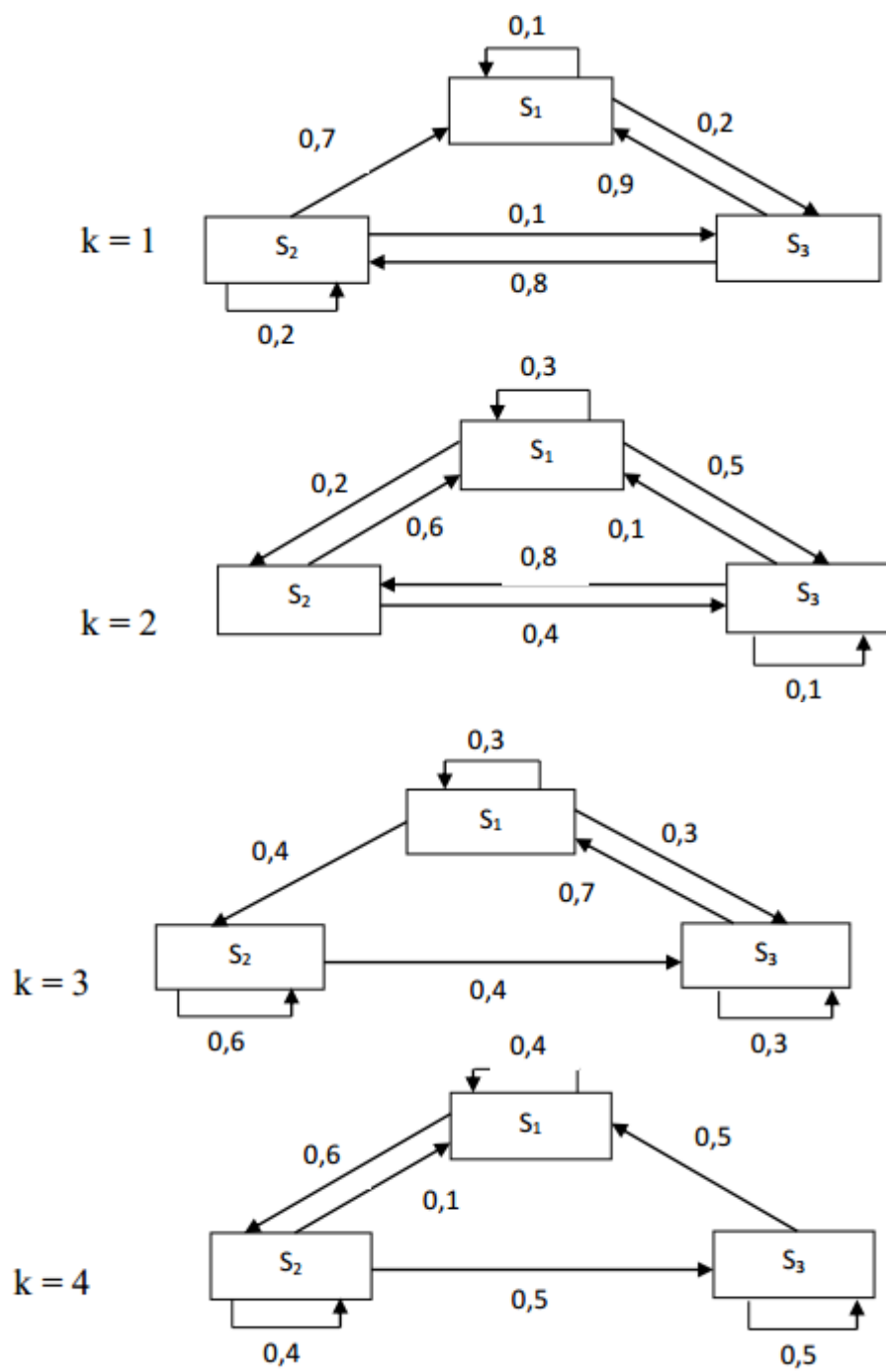


Рис. 29.3 – Розмічені графи

Згідно умови прикладу ймовірності стану для  $t = 0$  мають вигляд:

$$p(0) = (p_1(0), p_2(0), p_3(0)) = (0, 0, 1)$$

Знаходимо

$$\begin{aligned} P(1) \cdot P(2) &= \begin{pmatrix} 0,1 & 0,0 & 0,9 \\ 0,7 & 0,2 & 0,1 \\ 0,2 & 0,8 & 0,0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0,3 & 0,2 & 0,5 \\ 0,6 & 0,0 & 0,4 \\ 0,1 & 0,8 & 0,1 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,1 \cdot 0,3 + 0,0 \cdot 0,6 + 0,9 \cdot 0,1 & 0,1 \cdot 0,2 + 0,0 \cdot 0,0 + 0,9 \cdot 0,8 & 0,1 \cdot 0,5 + 0,0 \cdot 0,4 + 0,9 \cdot 0,1 \\ 0,7 \cdot 0,3 + 0,2 \cdot 0,6 + 0,1 \cdot 0,1 & 0,7 \cdot 0,2 + 0,2 \cdot 0,0 + 0,1 \cdot 0,8 & 0,7 \cdot 0,5 + 0,2 \cdot 0,4 + 0,1 \cdot 0,1 \\ 0,2 \cdot 0,3 + 0,8 \cdot 0,6 + 0,0 \cdot 0,1 & 0,2 \cdot 0,2 + 0,8 \cdot 0,0 + 0,0 \cdot 0,8 & 0,2 \cdot 0,5 + 0,8 \cdot 0,4 + 0,0 \cdot 0,8 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,12 & 0,74 & 0,14 \\ 0,34 & 0,22 & 0,44 \\ 0,54 & 0,04 & 0,42 \end{pmatrix}, \\ P(1) \cdot P(2) \cdot P(3) &= \begin{pmatrix} 0,12 & 0,74 & 0,14 \\ 0,34 & 0,22 & 0,44 \\ 0,54 & 0,04 & 0,42 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0,3 & 0,4 & 0,3 \\ 0,0 & 0,6 & 0,4 \\ 0,7 & 0,0 & 0,3 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,12 \cdot 0,3 + 0,74 \cdot 0,0 + 0,14 \cdot 0,7 & 0,12 \cdot 0,4 + 0,74 \cdot 0,6 + 0,14 \cdot 0,0 & 0,12 \cdot 0,3 + 0,74 \cdot 0,4 + 0,14 \cdot 0,3 \\ 0,34 \cdot 0,3 + 0,22 \cdot 0,0 + 0,44 \cdot 0,7 & 0,34 \cdot 0,4 + 0,22 \cdot 0,6 + 0,44 \cdot 0,0 & 0,34 \cdot 0,3 + 0,22 \cdot 0,4 + 0,44 \cdot 0,3 \\ 0,54 \cdot 0,3 + 0,04 \cdot 0,0 + 0,42 \cdot 0,7 & 0,54 \cdot 0,2 + 0,04 \cdot 0,6 + 0,42 \cdot 0,0 & 0,54 \cdot 0,3 + 0,04 \cdot 0,4 + 0,42 \cdot 0,3 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,134 & 0,492 & 0,374 \\ 0,410 & 0,268 & 0,322 \\ 0,456 & 0,240 & 0,304 \end{pmatrix}, \\ P(1) \cdot P(2) \cdot P(3) \cdot P(4) &= \begin{pmatrix} 0,134 & 0,492 & 0,374 \\ 0,410 & 0,268 & 0,322 \\ 0,456 & 0,240 & 0,304 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0,4 & 0,6 & 0,0 \\ 0,1 & 0,4 & 0,5 \\ 0,5 & 0,0 & 0,5 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,134 \cdot 0,4 + 0,492 \cdot 0,1 + 0,374 \cdot 0,5 & 0,134 \cdot 0,6 + 0,492 \cdot 0,4 + 0,374 \cdot 0,0 & 0,134 \cdot 0,0 + 0,492 \cdot 0,5 + 0,374 \cdot 0,5 \\ 0,410 \cdot 0,4 + 0,268 \cdot 0,1 + 0,322 \cdot 0,5 & 0,410 \cdot 0,6 + 0,268 \cdot 0,4 + 0,322 \cdot 0,0 & 0,410 \cdot 0,0 + 0,268 \cdot 0,5 + 0,322 \cdot 0,5 \\ 0,456 \cdot 0,4 + 0,240 \cdot 0,1 + 0,304 \cdot 0,5 & 0,456 \cdot 0,6 + 0,240 \cdot 0,4 + 0,304 \cdot 0,0 & 0,456 \cdot 0,0 + 0,240 \cdot 0,5 + 0,304 \cdot 0,5 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0,2898 & 0,2772 & 0,4330 \\ 0,3518 & 0,3532 & 0,2950 \\ 0,3584 & 0,3996 & 0,2720 \end{pmatrix}. \\ P1 \cdot P2 \cdot P3 \cdot P4 &= \begin{pmatrix} 0,2898 & 0,2772 & 0,433 \\ 0,3518 & 0,3532 & 0,295 \\ 0,3584 & 0,3696 & 0,272 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$(p_1(4), p_2(4), p_3(4)) = (p_1(0), p_2(0), p_3(0)) \cdot p(1) \cdot p(2) \cdot p(3) \cdot p(4) = (0,3584 \ 0,3696 \ 0,272)$$

Найбільш вірогідним станом буде  $S_2$  3% ставки.