

# *Однородные цепи Маркова*

*Лекция 6*

## *Определение и способ задания цепи Маркова*

Изученная ранее схема Бернулли основывалась на понятии *независимых* испытаний. Однако имеется большое количество задач, в которых последовательно проводимые испытания не являются независимыми, а связаны между собой в определённого рода *цепь*.

# Определение и способ задания цепи Маркова

Сделаем предположения.

1) В отличие от схемы Бернулли, где рассматривалась последовательность из  $n$  испытаний, будем теперь считать, что проводится *бесконечная* последовательность испытаний.

2) Примем, что имеются  $m$  попарно несовместных событий  $A_1, A_2, \dots, A_m$  ( $m$  – фиксированное число), таких, что в результате каждого испытания обязательно наступает одно из них (то есть  $A_1, A_2, \dots, A_m$  – полная группа событий для каждого испытания). Это условие обобщает одно из требований к испытаниям в схеме Бернулли (в схеме Бернулли для каждого испытания возможны лишь два исхода:  $A$  или  $\bar{A}$ ).

# Определение и способ задания цепи Маркова

3) Будем считать, что испытания связаны между собой так: вероятность наступления того или иного из событий  $A_1, A_2, \dots, A_m$  при очередном,  $n$ -м испытании *зависит только от результата предыдущего,  $(n - 1)$ -го испытания* (т.е. при фиксированном «настоящем» «будущее» не зависит от «прошлого»).

Дадим определение: неограниченная последовательность испытаний с возможными исходами  $A_1, A_2, \dots, A_m$  называется **цепью Маркова**, если вероятность появления любого из этих исходов при очередном испытании однозначно определяется результатом только предыдущего испытания.



# Определение и способ задания цепи Маркова

Для задания цепи Маркова необходимо указать  $p_{ij}(n)$  ( $i, j = 1, 2, \dots, m; n = 2, 3, \dots$ ) – условные вероятности того, что при  $n$ -м испытании наступит событие  $A_j$ , если в предыдущем  $(n - 1)$ -м испытании наступило  $A_i$ . В дальнейшем ограничимся изучением только *однородных цепей Маркова*, то есть таких, когда вероятности  $p_{ij}(n)$  не зависят от  $n$  (будем просто писать  $p_{ij}$ ).

Каждое из чисел  $p_{ij}$  называют *вероятностью перехода*  $A_i \rightarrow A_j$  за один шаг:  $p_{ij} = P\{A_i \rightarrow A_j\}$ .

# Определение и способ задания цепи Маркова

Таким образом, в обозначении  $p_{ij}$  первый индекс указывает номер предшествующего, а второй – номер последующего состояния. Например,  $p_{11}$  – вероятность перехода из 1-го состояния  $A_1$  в это же 1-е состояние  $A_1$ , т.е.  $p_{11} = P\{A_1 \rightarrow A_1\}$ ;  $p_{23}$  – вероятность перехода из 2-го состояния  $A_2$  в 3-е состояние  $A_3$ , т.е.  $p_{23} = P\{A_2 \rightarrow A_3\}$  и так далее.

Вероятности перехода  $p_{ij}$  удобно располагать в виде квадратной матрицы (*матрицы вероятностей перехода однородной цепи Маркова за один шаг*):

$$P_1 = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1m} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ p_{m1} & p_{m2} & \cdots & p_{mm} \end{pmatrix}, \text{ или, более кратко, } P_1 = (p_{ij}).$$

Для полного описания цепи Маркова недостаточно знать только матрицу  $P_1$ . Необходимо ещё задать так называемые *начальные вероятности*  $p_1^0, p_2^0, \dots, p_m^0$ , т.е. вероятности каждого из событий  $A_1, A_2, \dots, A_m$  для 1-го испытания.

Итак, однородная цепь Маркова считается заданной, если указаны начальные вероятности  $p_i^0$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ) и вероятности перехода  $p_{ij}$  ( $i, j = 1, 2, \dots, m$ ) за один шаг.

Отметим обязательные соотношения для этих чисел:

$$1) \quad p_i^0 \geq 0, \quad p_{ij} \geq 0;$$

$$2) \quad \sum_{i=1}^m p_i^0 = 1, \quad \sum_{j=1}^m p_{ij} = 1.$$

Обязательность условия 1) очевидна. Соотношения 2) следуют из того факта, что при 1-м испытании обязательно наступает одно из попарно несовместных событий  $A_1, A_2, \dots, A_m$ . Аналогично для любого испытания.

Цепи Маркова часто используются для описания различных систем, которые могут находиться в одном из  $m$  состояний и в дискретные моменты времени (например, при  $t = 1, t = 2, \dots, t = n, \dots$ ) меняют состояние. В этом случае номер испытания  $n$  можно интерпретировать как время, а события  $A_1, A_2, \dots, A_m$  – как возможные состояния системы в момент времени  $n$ .

С цепью Маркова естественно связать последовательность дискретных случайных величин  $X_0, X_1, \dots, X_n, \dots$ , где индекс  $n$  играет роль времени. Если система в момент времени  $n$  находится в состоянии  $A_i$ , то будем считать, что  $X_n = i$ . Таким образом, введённые случайные величины являются номерами состояний системы. В этом случае

$$p_i^0 = P\{X_0 = i\}, \quad p_{ij} = \{X_n = j \mid X_{n-1} = i\} \quad (i, j = 1, 2, \dots, m),$$

и не зависят от  $n$  для однородной цепи Маркова.



## Использование графа для описания эволюции цепи

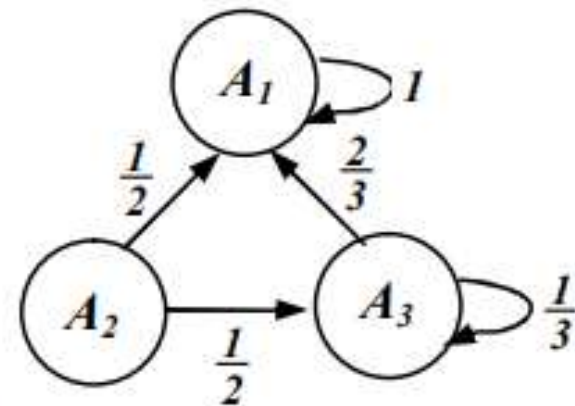
Для описания эволюции цепи можно использовать граф, вершинами которого являются состояния цепи, а стрелка, идущая из состояния  $A_i$  в состояние  $A_j$  с числом  $p_{ij}$  над ней, показывает, что из состояния  $A_i$  возможен переход в состояние  $A_j$  с вероятностью  $p_{ij}$ . Если  $p_{ij} = 0$ , то соответствующая стрелка не проводится.

Пример 1 Пусть  $A_1, A_2, A_3$  – возможные состояния системы и  $P_1$  – матрица вероятностей перехода однородной цепи Маркова за один шаг:

$$P_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \\ 2/3 & 0 & 1/3 \end{pmatrix}.$$

Построить граф, соответствующий матрице  $P_1$ .

*Решение.* Так как  $p_{11} = 1$ , то, если система попала в состояние  $A_1$ , она в нём и останется (*поглощающее состояние*). Из состояния  $A_2$  система с равными вероятностями  $p_{21} = p_{23} = \frac{1}{2}$  переходит в соседние состояния  $A_1$  и  $A_3$ . Состояние  $A_3$  таково, что система остаётся в нём с вероятностью  $p_{33} = \frac{1}{3}$  и переходит в



состояние  $A_1$  с вероятностью  $p_{31} = \frac{2}{3}$ . Граф изображён на рисунке.



**Пример 2** На окружности расположены четыре точки  $A_1, A_2, A_3, A_4$ , равноотстоящие друг от друга. Частица движется из точки в точку следующим образом: из данной точки она перемещается в одну из ближайших соседних точек с вероятностью  $0,25$  или в диаметрально противоположную точку с вероятностью  $0,5$ . Выписать матрицу  $P_1$  вероятностей перехода для этого процесса и построить граф, соответствующий этой матрице.

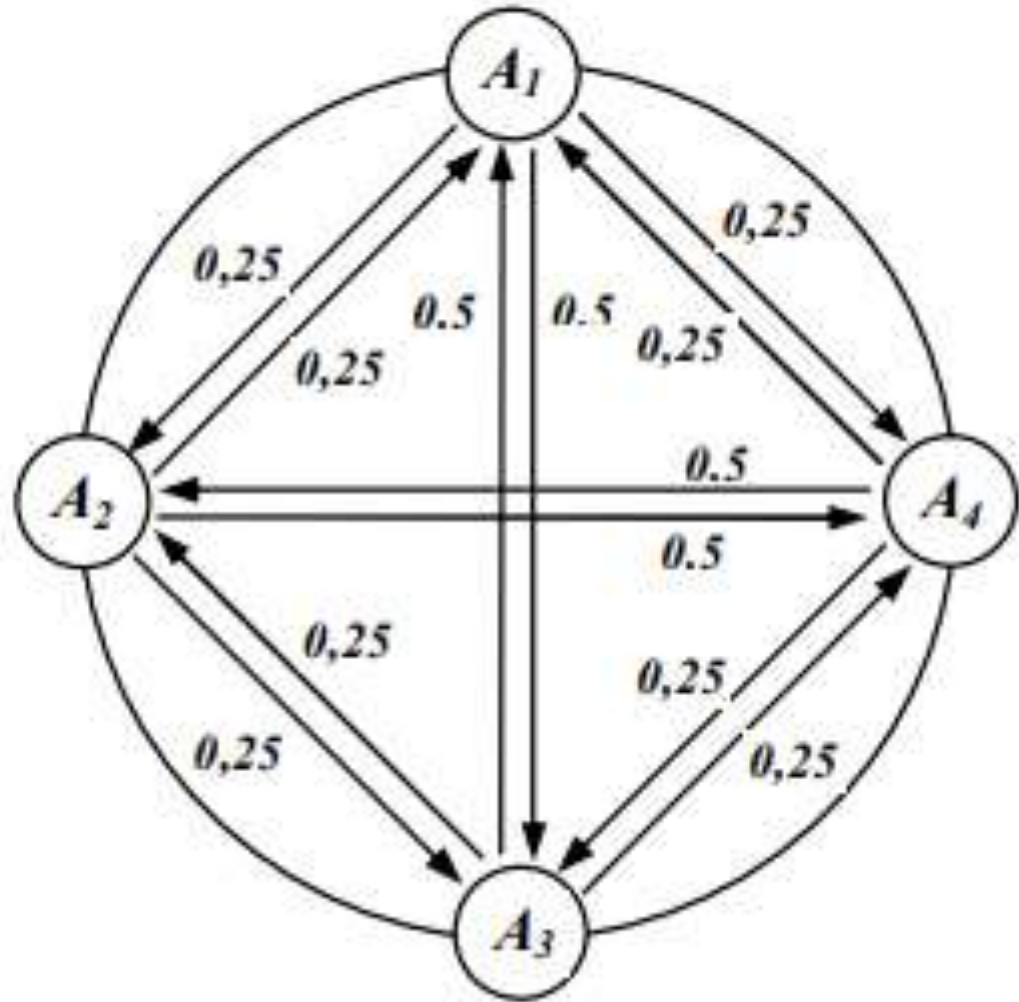
*Решение.* Если частица находилась в точке  $A_1$  (в состоянии  $A_1$ ), то, по условию задачи, вероятность  $p_{11}$  остаться частице в этой же точке равна  $0$ , вероятность  $p_{12}$  перехода в точку  $A_2$  равна  $0,25$  (точка  $A_2$  ближайшая точка к  $A_1$ ), вероятность  $p_{13} = 0,5$  (точка  $A_3$  диаметрально противоположная точка к  $A_1$ ), вероятность  $p_{14} = 0,25$  (точка  $A_4$  ближайшая точка к  $A_1$ ).

# Определение и способ задания цепи Маркова

Аналогично определяются вероятности перехода частицы из положения  $A_2$ ,  $A_3$ ,  $A_4$ .

Записываем матрицу перехода и изображаем соответствующий граф:

$$P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0,25 & 0,5 & 0,25 \\ 0,25 & 0 & 0,25 & 0,5 \\ 0,5 & 0,25 & 0 & 0,25 \\ 0,25 & 0,5 & 0,25 & 0 \end{pmatrix}$$





# Нахождение вероятностей перехода за несколько шагов

Выше была рассмотрена вероятность  $p_{ij}$  перехода системы из состояния  $A_i$  в состояние  $A_j$  за один шаг.

Пусть система в момент времени  $n$  находилась в состоянии  $A_i$ , найти вероятность того, что в момент времени  $(n + 2)$  (т.е. через два шага) система окажется в состоянии  $A_j$ .

*Решение.* Интересующий нас переход от  $A_i$  к  $A_j$  за два шага может осуществиться  $m$  различными способами:

$$A_i \rightarrow A_1 \rightarrow A_j$$

$$A_i \rightarrow A_2 \rightarrow A_j$$

.....

$$A_i \rightarrow A_m \rightarrow A_j$$

Здесь запись  $A_i \rightarrow A_k \rightarrow A_j$  означает, что в момент времени  $(n + 1)$  произошёл переход  $A_i \rightarrow A_k$ , а в момент времени  $(n + 2)$  – переход  $A_k \rightarrow A_j$ .

# Нахождение вероятностей перехода за несколько шагов

Вероятность осуществления такого «двойного» перехода можно найти, применяя формулу полной вероятности:

$$P\{X_{n+2} = j\} = \sum_{k=1}^m P\{X_{n+1} = k\} P\{X_{n+2} = j | X_{n+1} = k\}.$$

Для однородной цепи Маркова имеем

$$P\{X_{n+1} = k\} = P\{X_{n+1} = k | X_n = i\} = p_{ik}, \quad P\{X_{n+2} = j | X_{n+1} = k\} = p_{kj},$$

следовательно, 
$$P\{X_{n+2} = j\} = \sum_{k=1}^m p_{ik} p_{kj}.$$

Вспоминая операцию умножения матриц, получим, что матрица  $P_2$  вероятностей переходов за два шага системы из состояния  $A_i$  в состояние  $A_j$  будет равна  $P_2 = P_1 \cdot P_1 = P_1^2$ .

Обозначая соответствующие элементы матрицы  $P_2$  как

$$p_{ij}(2), \text{ получим } p_{ij}(2) = \sum_{k=1}^m p_{ik} p_{kj}.$$

## Нахождение вероятностей перехода за несколько шагов

Аналогично, повторяя это рассуждение, можно получить матрицу вероятностей перехода системы из состояния  $A_i$  в состояние  $A_j$  за  $r$  шагов ( $r = 1, 2, \dots$ )

$$P_r = (p_{ij}(r)) = P_1^r,$$

где  $p_{ij}(r) = P\{X_{n+r} = j \mid X_n = i\}$   $p_{ij}(r) = P\{X_{n+r} = j / X_n = i\}$ .

Итак, задача о нахождении вероятностей переходов за любое число шагов решена.



## Нахождение вероятностей перехода за несколько шагов

**Пример** На столе лежит стопка из трёх книг. Обозначим эти книги номерами  $1, 2, 3$ . Состояние системы будем определять порядком расположения книг в стопке (пусть сверху вниз). Каждое испытание (переход) заключается в том, что из стопки берётся одна из книг и (после извлечения из неё нужной информации) кладётся наверх. Пусть каждая книга берётся с определённой вероятностью: книга  $i$  ( $i = 1, 2, 3$ ) – с вероятностью  $p_i$ . Указать матрицы переходов за один и за два шага.

*Решение.* Ясно, что число возможных состояний системы равно числу перестановок трёх элементов (книг)  $3! = 6$ :

$$A_1 = (1, 2, 3), A_2 = (2, 3, 1), A_3 = (3, 1, 2), A_4 = (1, 3, 2), \\ A_5 = (3, 2, 1), A_6 = (2, 1, 3).$$



Здесь в упорядоченной тройке на 1-м месте указывается номер книги, лежащей сверху, на 2-м месте – номер книги, лежащей под ней, на 3-м месте – номер нижней книги.

При очередном шаге состояние  $(i_1, i_2, i_3)$  либо остаётся неизменным (это произойдёт с вероятностью  $p_{i_1}$  при выборе лежащей сверху книги с номером  $i_1$ ), либо заменится на одно из двух состояний:  $(i_2, i_1, i_3)$  или  $(i_3, i_1, i_2)$  соответственно с вероятностями  $p_{i_2}$  или  $p_{i_3}$ . Остальные переходы за один шаг невозможны. Поэтому матрица  $P_1$  перехода за один шаг имеет вид:

$$P_1 = \begin{pmatrix} p_1 & 0 & p_3 & 0 & 0 & p_2 \\ p_1 & p_2 & 0 & 0 & p_3 & 0 \\ 0 & p_2 & p_3 & p_1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & p_3 & p_1 & 0 & p_2 \\ 0 & p_2 & 0 & p_1 & p_3 & 0 \\ p_1 & 0 & 0 & 0 & p_3 & p_2 \end{pmatrix}.$$

Обратим внимание, что сумма элементов любой строки этой матрицы равна  $p_1 + p_2 + p_3 = 1$  (см. обязательные соотношения для вероятностей перехода).

Матрицу  $P_2$  – матрицу перехода системы за два шага – найдём по формуле  $P_2 = P_1^2 = P_1 \cdot P_1$ , используя известное правило умножения матриц:

$$P_2 = P_1 \cdot P_1 = \begin{pmatrix} p_1^2 + p_1 p_2 & p_2 p_3 & p_3^2 + p_3 p_1 & p_1 p_3 & p_2 p_3 & p_2^2 \\ p_1^2 + p_1 p_2 & p_2^2 + p_2 p_3 & p_1 p_3 & p_1 p_3 & p_2 p_3 + p_3^2 & p_1 p_2 \\ p_1 p_2 & p_2^2 + p_2 p_3 & p_3^2 + p_1 p_3 & p_1 p_3 + p_1^2 & p_2 p_3 & p_1 p_2 \\ p_1 p_2 & p_2 p_3 & p_3^2 + p_1 p_3 & p_1^2 + p_1 p_3 & p_2 p_3 & p_1 p_2 + p_2^2 \\ p_1 p_2 & p_2^2 + p_2 p_3 & p_1 p_3 & p_1^2 + p_1 p_3 & p_2 p_3 + p_3^2 & p_1 p_2 \\ p_1^2 + p_1 p_2 & p_2 p_3 & p_1 p_3 & p_1 p_3 & p_2 p_3 + p_3^2 & p_2^2 \end{pmatrix}.$$



# Предельные вероятности

Следующей важной задачей является исследование поведения вероятностей  $p_{ij}(n)$  при неограниченном увеличении числа

**Теорема о предельных вероятностях.** Пусть при некотором  $n_0$  все вероятности  $p_{ij}(n_0) > 0$ . Тогда для каждого состояния  $A_j$  ( $j = 1, 2, \dots, m$ ) существует предельная вероятность его наступления, т.е. такое число  $p_j^*$ , что имеет место равенство

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_{ij}(n) = p_j^* \quad (i, j = 1, 2, \dots, m).$$

При этом предельные вероятности  $p_j^*$  не зависят от начального состояния  $A_i$  и являются единственным решением системы уравнений

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^m p_j^* = 1, \\ \sum_{k=1}^m p_k^* p_{kj} = p_j^*. \end{cases} \quad (*)$$

# Предельные вероятности

Итак, смысл этой теоремы состоит в том, что вероятность нахождения системы в состоянии  $A_j$  практически не зависит от того, в каком состоянии она находилась в далёком прошлом.

Цепь Маркова, для которой существуют предельные (*фи-нальные*) вероятности  $p_j^*$ , называется *эргодической*.

Решение  $(p_1^*, p_2^*, \dots, p_m^*)$  системы  $(*)$  называется *стационарным распределением вероятностей* для цепи Маркова с матрицей вероятностей перехода  $P_1 = (p_{ij})$ .



## Предельные вероятности

Пример Пусть в некоторой местности погода меняется следующим образом:

- 1) не бывает двух ясных дней подряд;
- 2) после ясного дня на другой день с равной вероятностью идёт дождь или снег;
- 3) если сегодня дождь (или снег), то с вероятностью  $0,5$  завтра погода не изменится;
- 4) если всё же она изменится, то в половине случаев снег заменяется дождём или наоборот, и лишь в половине случаев на следующий день будет ясная погода.

# Предельные вероятности

Требуется:

- а) считая в качестве состояний цепи различные виды погоды  $A_1 = Д$ (дождь),  $A_2 = Я$ (ясно),  $A_3 = С$  (снег), выписать матрицу  $P_1$  вероятностей перехода;
- б) построить граф, соответствующий матрице  $P_1$ ;
- в) определить вероятность ясной погоды через 2 дня после дождя;
- г) найти предельные вероятности.

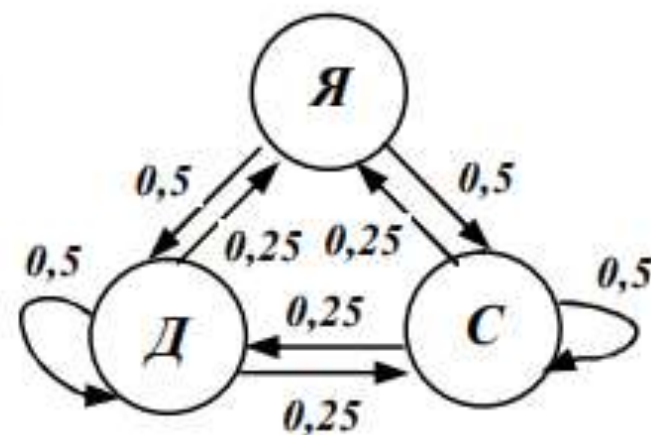
Решение. а) Исходя из условий задачи имеем:

$$\begin{aligned} p_{11} &= P\{Д \rightarrow Д\} = 0,5; & p_{12} &= P\{Д \rightarrow Я\} = 0,25; & p_{13} &= P\{Д \rightarrow С\} = 0,25; \\ p_{21} &= P\{Я \rightarrow Д\} = 0,5; & p_{22} &= P\{Я \rightarrow Я\} = 0; & p_{23} &= P\{Я \rightarrow С\} = 0,5; \\ p_{31} &= P\{С \rightarrow Д\} = 0,25; & p_{32} &= P\{С \rightarrow Я\} = 0,25; & p_{33} &= P\{С \rightarrow С\} = 0,5. \end{aligned}$$

Таким образом,  $P_1 = \begin{pmatrix} 0,5 & 0,25 & 0,25 \\ 0,5 & 0 & 0,5 \\ 0,25 & 0,25 & 0,5 \end{pmatrix}$ .

Отметим, что числа в первой строке матрицы  $P_1$  – это вероятности трёх видов погоды после дождя; во второй строке – после ясного дня, в третьей строке – после снега.

б) Изобразим граф, соответствующий этой матрице:



в) Найдём  $p_{12}(2)$ :

$$p_{12}(2) = \sum_{k=1}^3 p_{1k} p_{k2} = p_{11} p_{12} + p_{12} p_{22} + p_{13} p_{32} = 0,1875.$$



г) Для определения предельных вероятностей  $p_1^*$ ,  $p_2^*$ ,  $p_3^*$  решаем систему (см. формулу  $(*)$  при  $m = 3$ ):

$$\begin{cases} p_1^* + p_2^* + p_3^* = 1 \\ p_1^* p_{11} + p_2^* p_{21} + p_3^* p_{31} = p_1^* \\ p_1^* p_{12} + p_2^* p_{22} + p_3^* p_{32} = p_2^* \\ p_1^* p_{13} + p_2^* p_{23} + p_3^* p_{33} = p_3^* \end{cases}$$

Заменяя  $p_{ij}$  их значениями, приводя подобные и умножая на число 4 последние три уравнения, получим систему:

$$\begin{cases} p_1^* + p_2^* + p_3^* = 1 \\ -2 p_1^* + 2 p_2^* + p_3^* = 0 \\ p_1^* - 4 p_2^* + p_3^* = 0 \\ p_1^* + 2 p_2^* - 2 p_3^* = 0 \end{cases}.$$



Эту систему можно решить, например, методом Гаусса:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & | & 1 \\ -2 & 2 & 1 & | & 0 \\ 1 & -4 & 1 & | & 0 \\ 1 & 2 & -2 & | & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & | & 1 \\ 0 & 4 & 3 & | & 2 \\ 0 & -5 & 0 & | & -1 \\ 0 & 1 & -3 & | & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & | & 1 \\ 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & -5 & 0 & | & -1 \\ 0 & 4 & 3 & | & 2 \end{pmatrix}$$
$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & | & 1 \\ 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & -15 & | & -6 \\ 0 & 0 & 15 & | & 6 \end{pmatrix}.$$

Итак, рассматриваемая система равносильна системе вида:

$$\begin{cases} p_1^* + p_2^* + p_3^* = 1 \\ p_2^* - 3p_3^* = -1 \\ 5p_3^* = 2 \end{cases}.$$

Решая эту систему, получим:  $p_1^* = 0,4$ ;  $p_2^* = 0,2$ ;  $p_3^* = 0,4$ .