

**Санкт-Петербургский государственный
университет телекоммуникаций**

**Имитационное
моделирование
в проектировании и
технологии изготовления
электронных средств**

**Профессор кафедры КПРС
доктор технических наук, профессор
Савищенко Николай Васильевич**

**Санкт-Петербургский государственный
университет телекоммуникаций**

**Моделирование
случайных величин и событий**

**Профессор кафедры КПРС
доктор военных наук, профессор В.Д. Боев**

Учебные цели занятия

Изучить:

- **методы моделирования случайных величин и событий при разработке имитационных моделей.**

Учебные вопросы занятия

- 1. Моделирование случайных величин.**
- 2. Моделирование единичного события.**
- 3. Моделирование полной группы несовместных событий.**
- 4. Моделирование совместных событий.**

Литература

- 1. Боев В. Д., Сыпченко Р. П. Компьютерное моделирование. Элементы теории и практики: Учеб. пособие. — СПб.: ВАС, 2009. — 436 с.**
- 2. Боев В. Д., Сыпченко Р. П. Компьютерное моделирование. Элементы теории и практики: Курс лекций. — ИНТУИТ.ru, 2010.**
- 3. Боев В. Д. Концептуальное проектирование систем: Учеб. пособие. — ИНТУИТ.ru, 2014.**

Введение

Для построения имитационных моделей нужно знать, как моделируются отдельные параметры, имеющие вероятностный характер. В рамках этой лекции мы изучим методы моделирования случайных величин, распределённых по различным вероятностным законам, а также методы моделирования случайных событий, необходимые при разработке имитационных моделей.

1. Моделирование случайных величин

Случайной величиной называется величина, которая может принимать то или иное значение, ***неизвестное заранее***.

Для моделирования случайной величины нужно знать закон распределения, которому она подчиняется.

Законом распределения случайной величины называется всякое соотношение, устанавливающее связь между возможными значениями случайной величины и соответствующими им вероятностями.

1. Моделирование случайных величин

В ИМ случайные величины моделируются при помощи генераторов (датчиков) случайных величин, которые входят в современные системы имитационного моделирования.

Особое значение в статистическом моделировании имеет непрерывная **равномерно** распределённая случайная величина:

во-первых, она сама по себе необходима для моделирования случайных процессов и величин, **во-вторых**, с её использованием формируются случайные величины с другими законами распределения.

1. Моделирование случайных величин

Определение. Непрерывная случайная величина γ имеет равномерное распределение в интервале $[a, b]$, если её плотность вероятности определяется так:

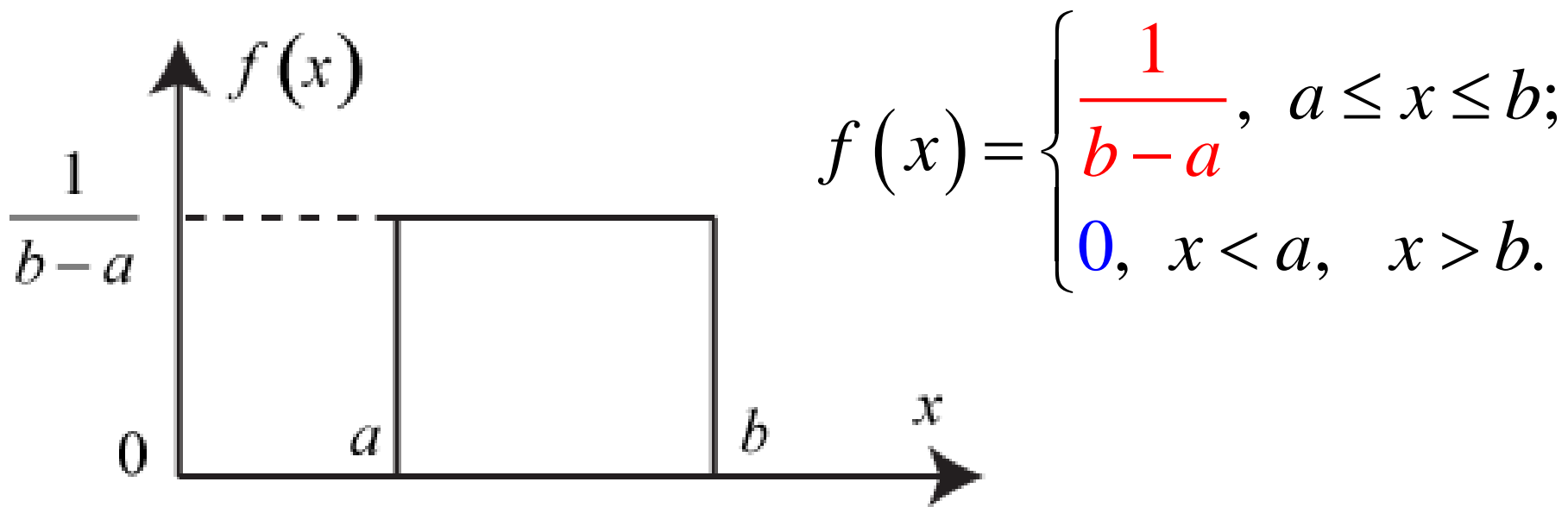


Рис. 1. Плотность вероятности равномерного распределения

1. Моделирование случайных величин

Значения характеристик равномерного закона распределения:

- математическое ожидание $M[\gamma] = \frac{a+b}{2}$;
- дисперсия $D[\gamma] = \frac{(b-a)^2}{12}$.

Для обращения к датчику равномерно распределённых случайных чисел нужно указать интервал, т. е. a и b , или математическое ожидание и стандартное отклонение: $M[\gamma], \sigma = \sqrt{D[\gamma]} = \frac{b-a}{2\sqrt{3}}$.

1. Моделирование случайных величин

При моделировании часто используются случайные числа из интервала $[0, 1]$.

В этом случае:

- математическое ожидание $M[\gamma] = \frac{1}{2}$;
- дисперсия $D[\gamma] = \frac{1}{12}$.

Случайное число x_i из интервала $[0, 1]$ так преобразуется в случайное число для интервала

$$[a, b]: x_{iab} = (b - a) \cdot x_i.$$

1. Моделирование случайных величин

В AnyLogic:

Для обращения к датчику экспоненциально распределённых случайных чисел нужно указывать интенсивность, например:

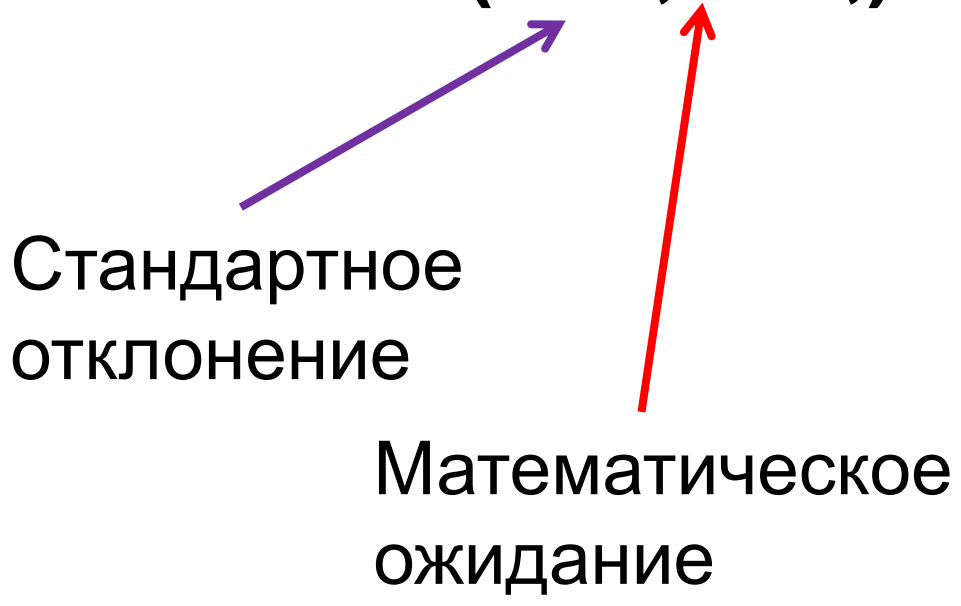
Exponential(1/68.7)



Математическое ожидание интервалов времени поступления, например, сообщений

1. Моделирование случайных величин

Для обращения к датчику нормально распределённых случайных чисел нужно указывать математическое ожидание и стандартное (среднеквадратическое) отклонение, например: **Normal(11.3,68.7,)**



Стандартное отклонение

Математическое ожидание

2. Моделирование единичного события

Под **единичным событием** мы будем понимать смену состояний одного элемента (системы), причем состояний всего два, например: оборудование исправно — неисправно, канал СМО свободен — занят, цель поражена — не поражена и т.п.

Переход из одного состояния в другое — случайный.

В любой момент времени система находится в одном состоянии с вероятностью P , в другом — с вероятностью $1 - P$.

Цель моделирования: имитировать состояние такого элемента.

2. Моделирование единичного события

Теорема. Пусть некоторое событие A свершается с вероятностью $P(A)$.

Это может быть отказ техники, поступление сообщения, уничтожение цели и т. п.

Моделью свершения такого единичного события является попадание значения x_i случайной величины γ , равномерно распределенной в интервале $[0, 1]$, в числовой интервал $[0, P(A)]$.

2. Моделирование единичного события

Пример. Пусть вероятность состояния элемента $P(A) = 0,9$. В i -ой реализации случайное число $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ равно **0,955**. Это означает, что в данной i -ой реализации модели событие не свершилось (рис. 3.2).

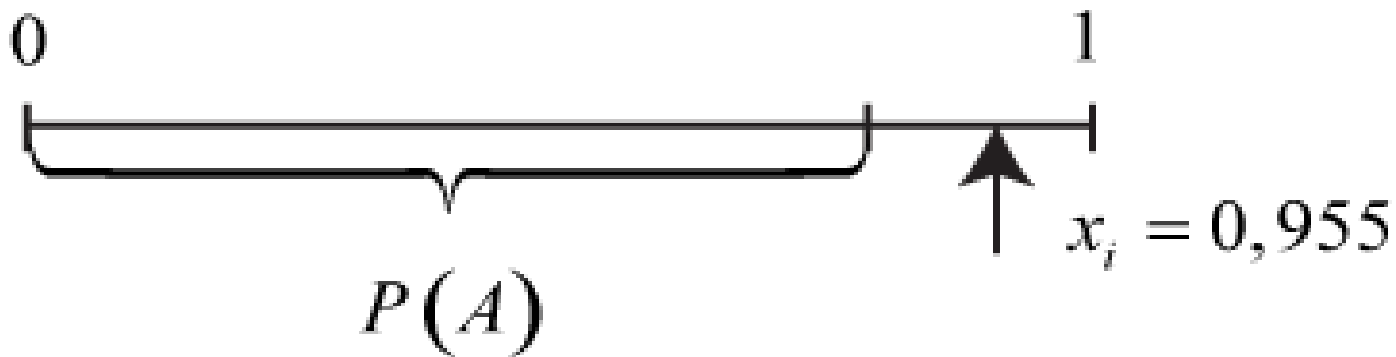


Рис. 3.2. Событие A не произошло

3. Моделирование полной группы несовместных событий

Полная группа событий - это несколько событий, из которых в результате опыта обязательно должно появиться хотя бы одно из них.

Примеры *полных групп событий*:

- выпадение герба и выпадение цифры при одном бросании монеты;
- попадание в цель и промах при выстреле;
- выпадение одного, двух, трёх, четырех, пяти и шести очков при одном бросании игральной кости.

3. Моделирование полной группы несовместных событий

Теорема. В полной группе несовместных событий моделью свершения события A_m , происходящего с вероятностью P_m , является попадание значения $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ в отрезок, равный P_m , числовой шкалы $\sum_{m=1}^n P_m = 1$, где n — число несовместных событий.

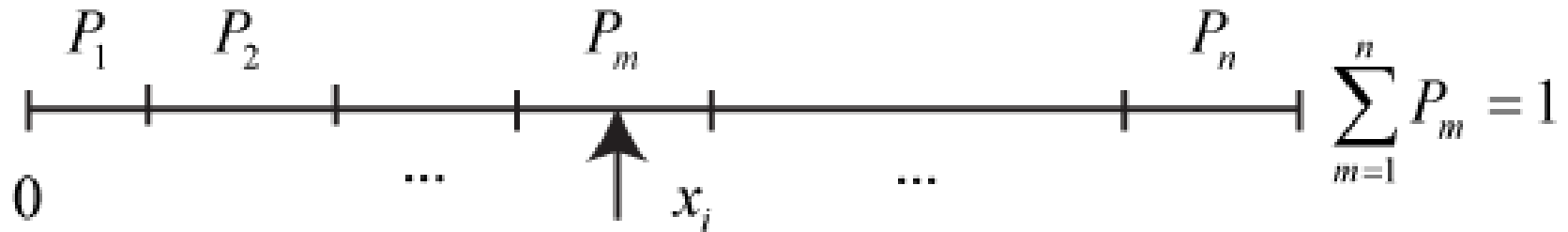


Рис. 3.3. Событие A_m произошло

Такой способ моделирования несовместных событий обычно называют **определением исходов по жребию**.

3. Моделирование совместных событий

Два **события** называются **независимыми**, если появление одного из них не изменяет вероятность появления другого.

Несколько событий называются **независимыми в совокупности**, если любое из них не зависит от любого другого события и от любой комбинации остальных.

События называются **зависимыми**, если одно из них влияет на вероятность появления другого.

Вероятность одного события **B** , вычисленная в предположении другого события **A** , называется **условной вероятностью события B : $P(B/A)$** .

Моделирование совместных независимых событий

Способ моделирования состоит в том, что совместные независимые события сводятся к одному сложному событию.

Для лучшего понимания способа рассмотрим моделирование двух событий A и B . Увеличение числа событий ничего нового в моделирование не вносит. Пусть независимые события A и B происходят с вероятностями $P(A)$ и $P(B)$ соответственно.

Есть два способа моделирования:

- определение совместных исходов «**выбором по жребию**»;
- последовательная проверка исходов.

Моделирование совместных независимых событий

Прежде всего, по вероятностям $P(A)$ и $P(B)$ нужно определить (рассчитать) вероятности возможных исходов, т. е. появления совместных независимых событий. Возможные исходы совместного события Q_i и соответствующие вероятности P_i представлены в табл. 3.1, $i = 1, 4$.

Q_i	AB	$\bar{A}B$	$A\bar{B}$	$\bar{A}\bar{B}$
P_i	$P(A)P(B)$	$[1 - P(A)]P(B)$	$P(A)[1 - P(B)]$	$1 - P_1$
l_r	$l_1 = P(A)P(B)$	$l_2 = l_1 + P_2$	$l_3 = l_2 + P_3$	$l_4 = 1$

Моделирование совместных независимых событий

Совместное событие в *i*-ой реализации определяется «**выбором по жребию**».

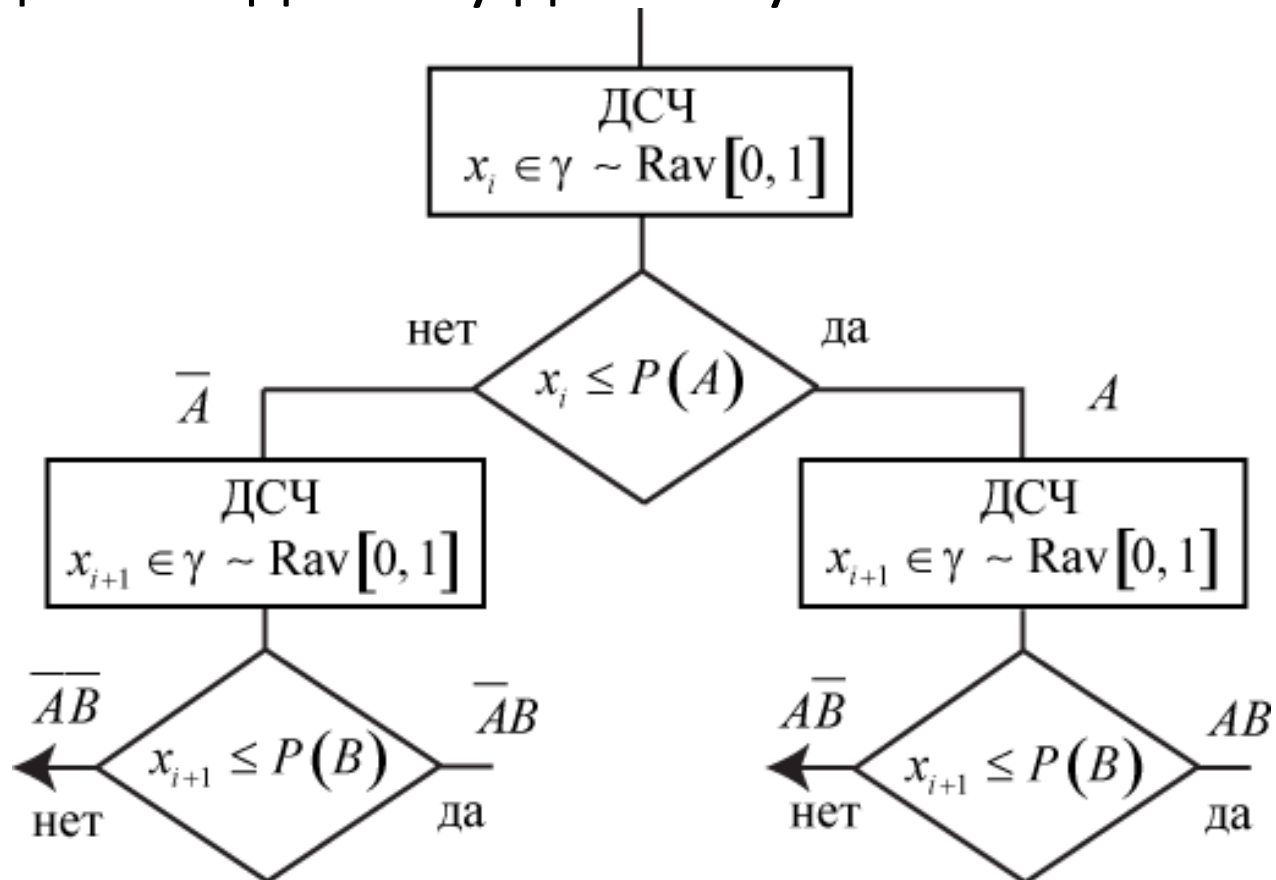
Если случайное число $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ при очередной реализации окажется, например, на участке $l_1 < x_i \leq l_2$, то в данной реализации фиксируется свершение сложного события \overline{AB} . Если же окажется $x_i > l_3$, то фиксируется свершение события $\overline{\overline{AB}}$.

Особенностью **последовательной проверки исходов** является то, что проверку свершения каждого из совместных событий **надо осуществлять разными случайными числами**, так как события независимые.

Моделирование совместных независимых событий

На рис. 3.4 это показано: после первого сравнения $x_i \leq P(A)$ для выполнения второго сравнения $x_{i+1} \leq P(B)$ происходит обращение к датчику для получения нового случайного числа.

Рис. 3.4. Алгоритм последовательной проверки исходов



Моделирование совместных зависимых событий

Пусть зависимые события A и B происходят с вероятностями $P(A)$ и $P(B)$ соответственно.

$P(B/A)$ – условная вероятность наступления события B при условии, что событие A произошло. Считается, что условная вероятность $P(B/A)$ задана.

Из $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ берётся число x_i (рис. 3.5). Если справедливо неравенство $x_i \leq P(A)$, то событие A наступило.

Моделирование совместных зависимых событий

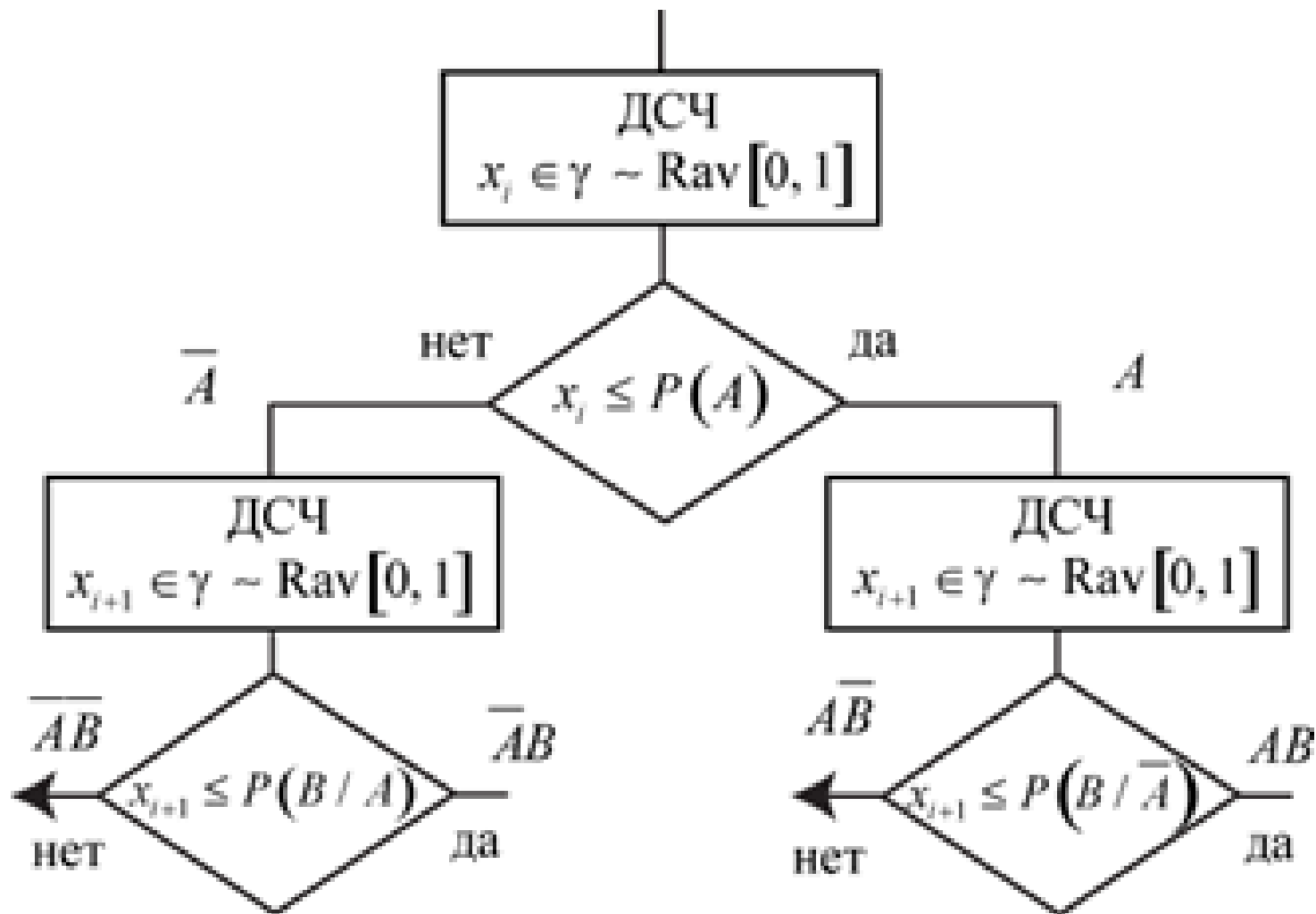


Рис. 3.5. Алгоритм моделирования совместных
зависимых исходов

Моделирование совместных зависимых событий

Дальше из $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ берётся число x_{i+1} и проверяется условие $x_{i+1} \leq P(B/A)$. Исходом испытания при выполнении условия является AB . В противном случае — $A\bar{B}$.

Если условие $x_i \leq P(A)$ не выполняется, наступило событие \bar{A} . Для испытания, связанного с событием B , необходимо определить вероятность:

$$P(B/\bar{A}) = \frac{P(B) - P(A) \cdot P(B/A)}{1 - P(A)}.$$

Далее из $x_i \in \gamma \square \text{Rav}[0, 1]$ берётся число x_{i+1} и проверяется неравенство $x_{i+1} \leq P(B/\bar{A})$. Если оно выполняется, получаем исход испытания $\bar{A}B$. В противном случае — $\bar{A}\bar{B}$.

Заключение

На лекции мы рассмотрели моделирование:

- случайных величин;
- единичного события;
- полной группы несовместных событий;
- Совместных независимых событий;
- Совместных зависимых событий.

Тема следующего практического занятия:

Имитационное моделирование

- 1. Алгоритм ИМ нанесения удара.**
- 2. Алгоритм ИМ встречи транспортов.**