

Лекция 2. Основные теоремы теории вероятностей

Условная вероятность. Независимость событий. Теоремы сложения и умножения вероятностей. Формула полной вероятности. Формула Байеса. Повторные независимые испытания. Формула Бернулли. Производящие функции. Пуассоновский предел. Локальная и интегральная теоремы Муавра-Лапласа.

2.1. Теорема сложения вероятностей

В лекции 1 (теорема 1.2) было доказано, что вероятность суммы двух несовместных событий равна сумме их вероятностей (формула 1.17). Из этой теоремы получаем следствие:

СЛЕДСТВИЕ 2.1. *Вероятность суммы n попарно несовместных событий A и B равна сумме их вероятностей:*

$$P(A_1 + \dots + A_n) = P(A_1) + \dots + P(A_n), \text{ если } A_i A_j = \emptyset \text{ при } i \neq j. \quad (2.1)$$

В общем случае верна более общая теорема:

Теорема 2.1 (Теорема сложения вероятностей). *Вероятность суммы двух событий A и B равна сумме их вероятностей минус вероятность их произведения AB :*

$$P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB). \quad (2.2)$$

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Обозначим N — число возможных элементарных исходов испытания, m_1 — число исходов, в которых появляется событие A , m_2 — число исходов, в которых появляется B , m — число исходов, в которых одновременно появляется наступлению оба события одновременно (см. рис. 3).

Как видно из рис. 3, количество исходов в происходит событие $A+B$, равно $m_1 + m_2 - m$.

Следовательно:

$$\begin{aligned} P(A + B) &= \frac{m_1 + m_2 - m}{n} = \frac{m_1}{n} + \frac{m_2}{n} - \frac{m}{n} = \\ &= P(A) + P(B) - P(AB). \end{aligned}$$

ПРИМЕР 2.1. *Найти вероятность появления карты красной масти или шестёрки при однократном вынимании карты из колоды в 36 карт.*

◀Обозначим: A — событие состоящее в появление карты красной масти, B — появление шестёрки. Найдем вероятность суммы этих событий. Очевидно:

$$P(A) = \frac{1}{2}, \quad P(B) = \frac{1}{9}, \quad P(A \cdot B) = \frac{1}{18}.$$

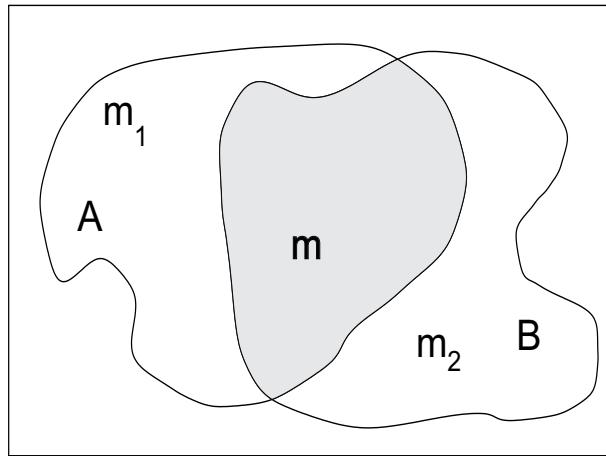


Рис. 3. Иллюстрация теоремы сложения вероятностей

Применяя формулу (2.2), получаем:

$$P(A + B) = \frac{1}{2} + \frac{1}{9} - \frac{1}{18} = \frac{5}{9} \approx 0,556. \blacktriangleright$$

2.2. Теорема произведенияния вероятностей

ОПРЕДЕЛЕНИЕ 2.1. *Условной вероятностью* $P(A/B)$ называют вероятность появления события A , вычисленную в предположении того, что событие B уже произошло.

В литературе часто эту вероятность обозначают $P_B(A)$.

ПРИМЕР 2.2. В урне семь белых, четыре чёрных и три красных шара. Из урны вытащили четыре шара (событие A). Все они оказались белыми. Найти вероятность того, что следующий (уже пятый) шар не будет белым (событие B).

◀ После первого испытания в урне осталось десять шаров, из них семь не белых. Искомая вероятность равна:

$$P(A/B) = 7/10 = 0,7. \blacktriangleright$$

Теорема 2.2 (Теорема произведенияния вероятностей). Вероятность произведенияния двух событий A и B равна произведению вероятности одного из них на условную вероятность другого, вычисленную в предположении, что первое событие уже наступило:

$$P(AB) = P(A) \cdot P(B/A). \quad (2.3)$$

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Обозначим n — общее количество возможных элементарных исходов данного испытания, m_1 — число исходов, при наступлении которых происходит событие A , m — число исходов из числа m_1 , при наступлении которых происходит событие B (рис. 3).

Очевидно: $P(A) = m_1/n$, $P(A \cdot B) = m/n$, $P(B/A) = m/m_1$.

Таким образом:

$$P(AB) = \frac{m}{n} = \frac{m_1}{n} \cdot \frac{m}{m_1} = P(A) \cdot P(B/A).$$

СЛЕДСТВИЕ 2.2. Вероятность совместного появления n событий равна произведению вероятностей одного из них на условные вероятности всех остальных:

$$P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1) P(A_2/A_1) P(A_3/A_1 A_2) \dots P(A_n/A_1 A_2 \dots A_{n-1}). \quad (2.4)$$

ОПРЕДЕЛЕНИЕ 2.2. Событие B называют **независимым** от события A , если появление события A не изменяет вероятность события B :

$$P(B/A) = P(B). \quad (2.5)$$

Легко показать, что свойство независимости событий взаимно.

Действительно, в соответствии с (2.3) и с учётом формулы (2.5):

$$P(A \cdot B) = P(A) \cdot P(B/A) = P(A) \cdot P(B).$$

С другой стороны, $P(A \cdot B) = P(B \cdot A) = P(B) \cdot P(A/B)$.

Далее, $P(A) \cdot P(B) = P(B) \cdot P(A/B)$ и $P(A/B) = P(A)$.

Для двух независимых событий A и B , с учётом определения 2.2, теорема произведения вероятностей 2.3 принимает следующий вид.

Теорема 2.3. Вероятность произведения двух независимых событий равна произведению их вероятностей.

$$P(A \cdot B) = P(A) \cdot P(B). \quad (2.6)$$

ОПРЕДЕЛЕНИЕ 2.3. n событий A_1, A_2, \dots, A_n называют **независимыми в совокупности**, если каждое событие независимо со всеми остальными событиями и их всевозможными произведениями.

С учётом следствия 2.2 получаем следующее утверждение:

СЛЕДСТВИЕ 2.3. Вероятность совместного появления n событий A_1, A_2, \dots, A_n , независимых в совокупности, равна произведению их вероятностей:

$$P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1) P(A_2) \dots P(A_n). \quad (2.7)$$

Теорема 2.4. Вероятность появления хотя бы одного из n событий A_1, A_2, \dots, A_n , независимых в совокупности, равна разности единицы и произведения вероятностей противоположных событий $\bar{A}_1, \bar{A}_2, \dots, \bar{A}_n$:

$$P(A) = 1 - P(\bar{A}_1) P(\bar{A}_2) \dots P(\bar{A}_n).$$

◀ Пусть \bar{A} — событие противоположное событию A , состоящее в ненаступлении ни одного из n событий A_1, A_2, \dots, A_n :

$$\bar{A} = \bar{A}_1 \bar{A}_2 \dots, \bar{A}_n.$$

Так как события A_1, A_2, \dots, A_n , независимы в совокупности, следовательно события $\bar{A}_1, \bar{A}_2, \dots, \bar{A}_n$ будут так же являться независимы в совокупности. Поэтому

$$\begin{aligned} P(\bar{A}) &= P(\bar{A}_1)P(\bar{A}_2)\dots P(\bar{A}_n), \quad \text{откуда} \\ P(A) &= 1 - P(\bar{A}) = 1 - P(\bar{A}_1)P(\bar{A}_2)\dots P(\bar{A}_n). \blacksquare \end{aligned}$$

СЛЕДСТВИЕ 2.4. Если n событий A_1, A_2, \dots, A_n независимы в совокупности и имеют одинаковую вероятность появления $P(A_i) = p$, то вероятность появления хотя бы одного из этих событий (событие A) равна:

$$P(A) = 1 - (1 - p)^n. \quad (2.8)$$

ПРИМЕР 2.3. Из колоды в 36 карт сразу вынимают 2 карты. Какова вероятность того, что среди них не будет карты пиковой масти (Событие A)?

◀ Для того, чтобы произошло искомое событие A , необходимо чтобы одновременно произошли два события: A_1 — первая вынутая карта не пиковая; A_2 — вторая вынутая карта не пиковая. Эти события зависимы, поэтому

$$P(A) = P(A_1 \cdot A_2) = P(A_1) \cdot P(A_2/A_1).$$

$P(A_1) = 27/36$. Так как событие A_1 произошло, т.е. вынули карту не пиковой масти. Поэтому в колоде уже не 36, а 35 карт, причём карт не пиковой масти осталось 26. Поэтому $P(A_2/A_1) = 26/35$.

$$\text{Следовательно, } P(A) = \frac{27}{36} \cdot \frac{26}{35} = \frac{27 \cdot 26}{36 \cdot 35} = \frac{39}{70} \approx 0,557. \blacksquare$$

$$\text{Ответ: } \frac{39}{70} \approx 0,557.$$

Эту задачу можно решить другим способом, используя классическое определение вероятностей и формулы для сочетаний.

◀ $P(A) = \frac{m}{n}$, где $n = C_{36}^2$ — число всевозможных исходов данного испытания, а $m = C_{27}^2$ — число исходов благоприятствующих появлению события A .

$$P(A) = \frac{C_{27}^2}{C_{36}^2} = \frac{27!}{2! \cdot 25!} \cdot \frac{2! \cdot 34!}{36!} = \frac{27 \cdot 26}{36 \cdot 35} = \frac{39}{70} \approx 0,557. \blacksquare$$

ПРИМЕР 2.4. Из партии, содержащей 100 одинаковых деталей, для контроля партии извлекаются 5 деталей. Условием непригодности всей партии является появление хотя бы одной бракованной детали среди контролируемых. Какова вероятность того, что партия будет принята, если она содержит 5% неисправных деталей?

◀ Пусть A — искомое событие. A_i — событие, состоящее в том, что i -ая проверяемая деталь исправна, $i = 1, 2, 3, 4, 5$. Очевидно, $A = A_1A_2A_3A_4A_5$.

Применяем теорему о произведении вероятностей для n событий (2.4)

$$P(A) = P(A_1) \cdot P(A_2/A_1) \cdot P(A_3/A_1A_2) \cdot P(A_4/A_1A_2A_3) \cdot P(A_5/A_1A_2A_3A_4) = \\ = \frac{95}{100} \cdot \frac{94}{99} \cdot \frac{93}{98} \cdot \frac{92}{97} \cdot \frac{91}{96} = \frac{8277217}{10755360} \approx 0,7696. ▶$$

Ответ: $\frac{8277217}{10755360} \approx 0,7696$.

ПРИМЕР 2.5. В урне 2 белых и 4 чёрных шара. Два игрока поочередно извлекают шар (без возвращения). Выигрывает тот, кто первым вынест белый шар. Найти вероятность выигрыша для каждого игрока.

◀ Пусть A_6 и $A_{\text{ч}}$ — элементарные исходы состоящие в извлечении белого или чёрного шара соответственно. Возможные исходы данного опыта заканчиваются вытаскиванием белого шара — событие A_6 :

$A_6, A_{\text{ч}}A_6, A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6, A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6, A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6$.

Исходы в которых выигрывает первый участник (событие A_1):

$A_1 = A_6 + A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6 + A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6$.

Исходы в которых выигрывает второй участник (событие A_2):

$A_2 = A_{\text{ч}}A_6 + A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_{\text{ч}}A_6$.

Найдём вероятности этих событий.

$$P(A_1) = \frac{2}{6} + \frac{4}{6} \cdot \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} + \frac{4}{6} \cdot \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{2} = \frac{1}{3} + \frac{1}{5} + \frac{1}{15} = \frac{3}{5}.$$

$$P(A_2) = \frac{4}{6} \cdot \frac{2}{5} + \frac{4}{6} \cdot \frac{3}{5} \cdot \frac{2}{4} \cdot \frac{2}{3} = \frac{4}{15} + \frac{2}{15} = \frac{2}{5}. ▶$$

Ответ: $P(A_1) = \frac{3}{5}$; $P(A_2) = \frac{2}{5}$.

ПРИМЕР 2.6. На пути движения автомашины до конечного пункта З светофора, каждый из которых либо разрешает дальнейшее движение автомобиля с вероятностью $p = 0,3$, либо запрещает с вероятностью $q = 0,7$. Найти вероятность, что число остановок автомобиля на светофорах равно: а) 0; б) 1; в) 2 г) 3?

◀ Обозначим: A — события состоящие в том, что автомобиль без остановки проезжает текущий светофор.

По условию задачи $P(A) = p = 0,3 \Rightarrow P(\bar{A}) = q = 0,7$;

A_i — события состоящие в том, что остановиться на i светофорах. Найдем вероятности $P(A_i)$, происхождения данных событий.

а) Событие A_0 означает, что автомобиль проехал все три светофора без остановок. Это можно записать следующей формулой: $A_0 = A \cdot A \cdot A$. Так как события независимы, то применяем формулу (2.3).

Получаем $P(A_0) = P(A) \cdot P(A) \cdot P(A) = p^3 = 0,027$.

б) Событие A_1 означает, что автомобиль проехал два светофора без остановок и один с остановкой (остановился на первом, втором или третьем светофорах). Это можно записать следующей формулой:

$$A_1 = \overline{A} \cdot A \cdot A + A \cdot \overline{A} \cdot A + A \cdot A \cdot \overline{A}.$$

Получаем $P(A_1) = q \cdot p \cdot p + p \cdot q \cdot p + p \cdot p \cdot q = 3 \cdot 0,7 \cdot 0,3^2 = 0,189$.

в) Событие A_2 означает, что автомобиль проехал один светофор без остановки и на двух останавливался (не остановился на первом, втором или третьем светофорах). Это можно записать следующей формулой:

$$A_2 = A \cdot \overline{A} \cdot \overline{A} + \overline{A} \cdot A \cdot \overline{A} + \overline{A} \cdot \overline{A} \cdot A.$$

Получаем $P(A_2) = p \cdot q \cdot q + q \cdot p \cdot q + q \cdot q \cdot p = 3 \cdot 0,7^2 \cdot 0,3 = 0,441$.

г) Событие A_3 означает, что автомобиль останавливался на всех трёх светофорах, т.е. $A_3 = \overline{A} \cdot \overline{A} \cdot \overline{A}$. $P(A_3) = q^3 = 0,7^3 = 0,343$.

Сумма независимых событий A_0, A_1, A_2, A_3 образуют полную группу. Поэтому

$$P(A_0) + P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) = 0,027 + 0,189 + 0,441 + 0,343 = 1. \blacktriangleright$$

Ответ: а) 0,027; б) 0,189; в) 0,441; г) 0,343.

2.3. Надёжность схем

ПРИМЕР 2.7. В электрической цепи (рис. 4) выключатели V_1 и V_2 независимо замкнуты с вероятностями $p_1 = 0,2$ и $p_2 = 0,6$ соответственно. С какой вероятностью при включении рубильника R лампочка L : а) загорится б) не загорится?

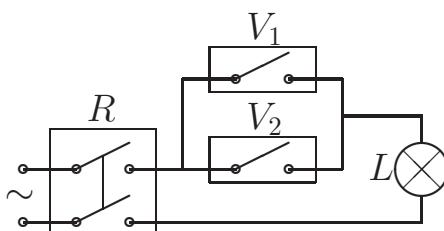


Рис. 4. К примеру 2.7

Пусть A_1 – событие состоящее в том, что лампочка загорится. Тогда противоположное событие $\overline{A_1} = A_2$ – лампочка не загорится.

а) ◀ При параллельной коммутации выключателей лампочка L загорается, если замкнут хотя бы один выключатель, и не загорается, если все они одновременно разомкнуты.

Поэтому находим вероятность того, что оба выключателя разомкнуты

$$P(A_2) = P(\overline{A_1}) = (1 - p_1) \cdot (1 - p_2) = 0,8 \cdot 0,4 = 0,32.$$

$$P(A_1) = 1 - P(\overline{A_2}) = 1 - 0,32 = 0,68. \blacktriangleright$$

б) Задача решена в процессе решения задачи а).

Ответ: а) 0,68; б) 0,32.

ПРИМЕР 2.8. В электрической цепи (рис. 5) выключатели V_1 и V_2 независимо разомкнуты с вероятностями $q_1 = 0,3$ и $q_2 = 0,1$ соответственно. С какой вероятностью при включении рубильника R лампочка L : а) загорится (событие A_1) б) не загорится (событие A_2)?

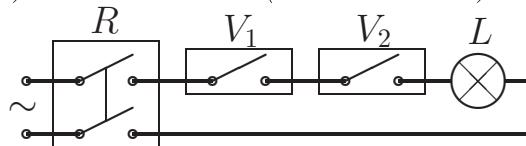


Рис. 5. Последовательное соединение двух элементов

◀ В данном примере заданы вероятности разомкнутости выключателей (q_1 и q_2). Вероятности замкнутости выключателей равны $p_1 = 1 - q_1 = 0,7$ и $p_2 = 1 - q_2 = 0,9$.

а) ◀ Очевидно, что лампочка загорится когда оба выключателя замкнуты. Следовательно,

$$P(A_1) = p_1 \cdot p_2 = 0,7 \cdot 0,9 = 0,63. ▶$$

б) ◀ Лампочка не загорится когда хотя бы один выключателя разомкнут. Поэтому найдём вероятность противоположного события которым является событие состоящее в том, что оба выключателя замкнуты.

$$P(\overline{A_2}) = 0,7 \cdot 0,9 = 0,63.$$

$$P(A_2) = 1 - P(\overline{A_2}) = 1 - 0,63 = 0,37. ▶▶$$

Ответ: а) 0,63 б) 0,37.

ПРИМЕР 2.9. В электрической цепи (рис. 6) выключатели V_1 , V_2 и V_3 независимо замкнуты с вероятностями $p_1 = 0,2$, $p_2 = 0,6$ и $p_3 = 0,3$ соответственно. С какой вероятностью при включении рубильника R лампочка L : а) загорится; б) не загорится?

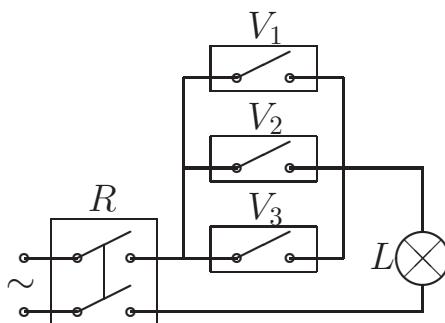


Рис. 6. Параллельное соединение трёх элементов

◀ Введём события: A_1 — лампочка загорится, а A_2 — лампочка не загорится.

а, б) Лампочка загорится при включении рубильника R когда будет замкнут хотя бы один выключатель. Поэтому находим вероятность того, что все выключатели разомкнуты. Это и будет решением задачи б).

$$P(A_2) = (1 - p_1) \cdot (1 - p_2) \cdot (1 - p_3) = 0,8 \cdot 0,4 \cdot 0,7 = 0,224.$$

Теперь находим вероятность противоположного события означающего, что лампочка загорится.

$$P(A_1) = 1 - F(A_2) = 0,776 \blacktriangleright$$

Ответ: а) 0,77 б) 0,224.

ПРИМЕР 2.10. Релейная схема состоит из 10 элементов трёх типов A_1, A_2 и A_3 , рис. 7a). Вероятность того, что за время T элементы не выйдут из строя известна и равна: $P(A_1) = 0,7$, $P(A_2) = 0,6$, $P(A_3) = 0,9$. Найти вероятность безотказной работы схемы.

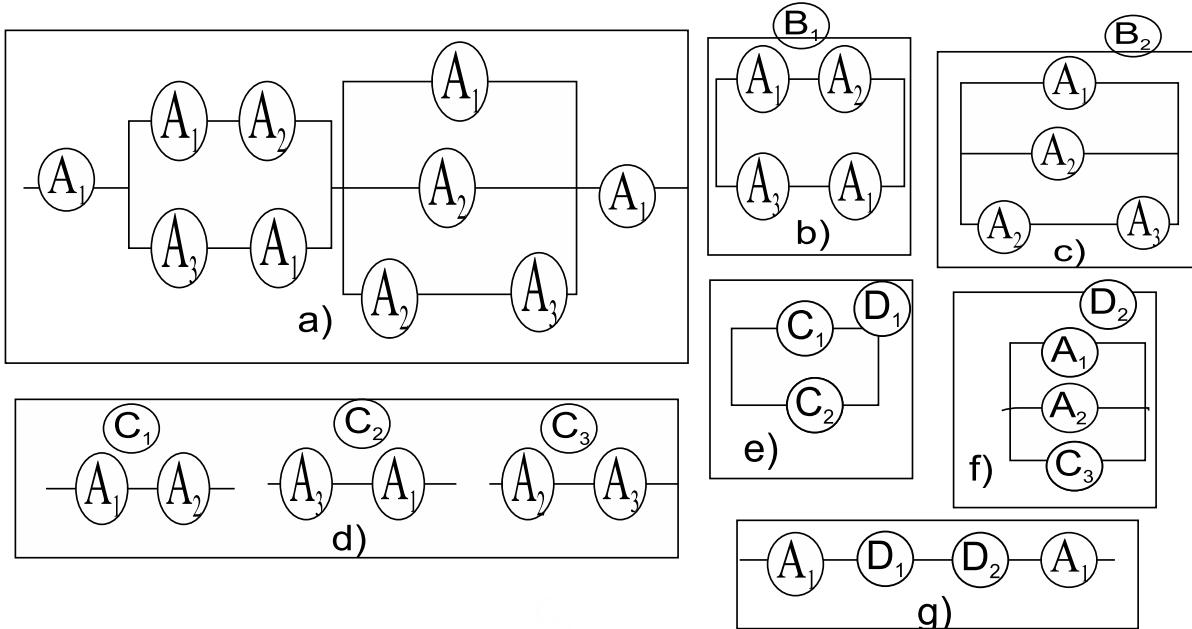


Рис. 7. Пример 2.10

◀ Событие состоящее в том, что схема работает безотказно в течении времени T обозначим A . Вероятность такого события A называется надёжностью схемы. Обозначим надёжности элементов $P(A_1) = p_1 = 0,7$, $P(A_2) = p_2 = 0,6$, $P(A_3) = p_3 = 0,9$.

Тогда вероятности отказа элементов $q_i = 1 - p_i$ будут равны $P(\overline{A_1}) = q_1 = 0,3$, $P(\overline{A_2}) = q_2 = 0,4$, $P(\overline{A_3}) = q_3 = 0,1$.

Выделим из исследуемой схемы блоки B_1 рис. 7b) и B_2 , рис. 7c). Найдём их надёжность. Блок B_1 в свою очередь состоит из двух параллельно соединённых блоков содержащих по два последовательных элемента, назовём их C_1 и C_2 , рис. 7d). В блоке B_2 также выделим аналогичный блок C_3 .

Найдём надёжность блоков C_1, C_2 и C_3 , состоящих из двух последовательных элементов. Эти блоки будут работоспособны, когда работают оба элемента. Так как они работают независимо друг от друга, поэтому можно применить теорему о вероятности произведения двух независимых событий.

$$\begin{aligned} P(C_1) &= P(A_1) \cdot P(A_2) = p_1 \cdot p_2 = 0,42, \\ P(C_2) &= P(A_1) \cdot P(A_3) = p_1 \cdot p_3 = 0,63, \\ P(C_3) &= P(A_2) \cdot P(A_3) = p_2 \cdot p_3 = 0,54. \end{aligned}$$

Найдём теперь надёжность блоков B_1 и B_2 . С учётом обозначений рис. 7d), получаем схемы параллельно соединённых элементов, рис. 7e) и f).

При параллельном соединении элементов схема работоспособна, когда работает хотя бы один элемент. Для определения надёжности параллельного

блока находим сначала вероятность противоположного события — вероятность того, что блок вышел из строя, т.е. что все элементы неработоспособны, а затем применяем формулу для противоположного события.

$$P(D_1) = 1 - P(\overline{C_1}) \cdot P(\overline{C_2}) = 1 - (1 - P(C_1)) \cdot (1 - P(C_2)) = 1 - 0,58 \cdot 0,37 = = 1 - 0,2146 = 0,7854.$$

$$P(D_2) = 1 - P(\overline{A_1}) \cdot P(\overline{A_2}) \cdot P(\overline{C_3}) = 1 - (1 - P(A_1)) \cdot (1 - P(A_2)) \times \times (1 - P(C_3)) = 1 - 0,3 \cdot 0,4 \cdot 0,46 = 1 - 0,0552 = 0,9448.$$

Наконец, заменяя блоки B_1 и B_2 элементами D_1 и D_2 , получаем схему четырёх последовательных блоков, рис. (7g). Используя теорему о произведении вероятностей для несовместных событий, получаем

$$P(A) = P(A_1) \cdot P(D_1) \cdot P(D_2) \cdot P(A_1) = 0,7^2 \cdot 0,7854 \cdot 0,9448 = 0,3636. \blacktriangleright$$

ЗАМЕЧАНИЕ 2.1. Для определения вероятности отказа схемы $Q = P(\overline{A})$, находим сначала надёжность схемы $P = P(A)$, а затем находим вероятность противоположного события $Q = P(\overline{A}) = 1 - P(A)$.

2.4. Схема гипотез. Формула полной вероятности

Теорема 2.5 (Формула полной вероятности). Вероятность события A , которое может наступить лишь при условии появления одного из попарно несовместных событий $H_1, H_2 \dots H_n$, образующих полную группу, называемых гипотезами, равна сумме произведений вероятностей каждого из этих событий на соответствующую условную вероятность события A :

$$P(A) = P(H_1)P(A/H_1) + P(H_2)P(A/H_2) + \dots + P(H_n)P(A/H_n). \quad (2.9)$$

Кратко эту формулу можно записать в виде

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(H_i)P(A/H_i).$$

◀ Появление события A означает осуществление одного из n попарно несовместных событий образующих полную группу: H_1A, H_2A, \dots, H_nA .

Следовательно, $A = H_1A + H_2A + \dots + H_nA$.

Пользуясь следствием 2.1 из теоремы сложения и теоремой произведения вероятностей, получаем:

$$\begin{aligned} P(A) &= P(H_1A + \dots + H_nA) = P(H_1A) + \dots + P(H_nA) = \\ &= P(H_1)P(A/H_1) + P(H_2)P(A/H_2) + \dots + P(H_n)P(A/H_n). \blacktriangleright \end{aligned}$$

ПРИМЕР 2.11. Пять преподавателей принимают экзамен по теории вероятностей. Известно, что вероятность сдать экзамен двум из них («строгим») равна 0,6, а остальным трём («нестрогим») 0,8. Найти вероятность сдать экзамен произвольному преподавателю.

◀ Пусть A — событие состоящее в том, что «экзамен сдан». Экзамен может быть сдан либо «строгому» преподавателю (гипотеза H_1), либо «нестрогому» (гипотеза H_2):

$$P(H_1) = 2/5 = 0,4; \quad P(H_2) = 3/5 = 0,6.$$

Условные вероятности сдать экзамен при условии, что студенту достался «строгий» ($P(A/H_1)$) или нестрогий ($P(A/H_2)$) преподаватель равны:

$$P(A/H_1) = 0,6; \quad P(A/H_2) = 0,8.$$

Искомая вероятность определяется по формуле полной вероятности (2.9):

$$P(A) = P(H_1)P(A/H_1) + P(H_2)P(A/H_2) = 0,72. \blacktriangleright$$

Ответ: 0,72.

ПРИМЕР 2.12. Детали с трёх конвейеров поступают на общий склад. Вероятности брака на первом, втором и третьем конвейерах равны $p_1 = \frac{1}{3}$, $p_2 = \frac{5}{7}$ и $p_3 = \frac{2}{5}$. Отношение производительностей линий $V_1 : V_2 : V_3 = 4 : 7 : 3$. С какой вероятностью наугад взятая деталь будет бракованной?

◀ Искомое событие A наблюдается на фоне трёх гипотез $H_i = \{\text{деталь с } i\text{-го конвейера}\}$ ($i = 1, 2, 3$).

Из отношения производительности конвейеров $4 : 7 : 3$ следует, что из каждого $4 + 7 + 3 = 14$ деталей в среднем 4 сходят с 1-го конвейера, 7 — со второго и 3 — с третьего.

$$\text{Значит, } P(H_1) = \frac{4}{14}, \quad P(H_2) = \frac{7}{14}, \quad P(H_3) = \frac{3}{14}.$$

Данные вероятности $p_1 = 0,3$, $p_2 = 0,7$ и $p_3 = 0,4$ есть не что иное, как $P(A/H_1)$, $P(A/H_2)$ и $P(A/H_3)$. Подставим все значения в формулу (2.9):

$$P(A) = \frac{4}{14} \cdot \frac{1}{3} + \frac{7}{14} \cdot \frac{5}{7} + \frac{3}{14} \cdot \frac{2}{5} = \frac{113}{210} \approx 0,538. \blacktriangleright$$

Ответ: $\frac{113}{210} \approx 0,538$.

2.5. Формула Байеса

Теорема 2.6 (Формула Байеса). Пусть события A , которое может наступить лишь при условии появления одного из попарно несовместных событий $H_1, H_2 \dots H_n$, образующих полную группу.

Тогда для $i = 1, \dots, n$ справедлива формула Байеса:

$$P(H_i/A) = \frac{P(H_i)P(A/H_i)}{P(H_1)P(A/H_1) + \dots + P(H_n)P(A/H_n)}. \quad (2.10)$$

◀По теореме произведения вероятностей:

$$P(H_i \cdot A) = P(A)P(H_i/A) = P(H_i)P(A/H_i),$$

откуда с использованием формулы полной вероятностей для $P(A)$ получаем:

$$P(H_i/A) = \frac{P(H_i)P(A/H_i)}{P(A)} = \frac{P(H_i)P(A/H_i)}{\sum_{k=1}^n P(H_k)P(A/H_k)}. \blacktriangleright$$

Формула Байеса позволяет вычислять вероятности появления i -той гипотезы после того, как становится известным результат испытания, в итоге которого произошло событие A .

ПРИМЕР 2.13. В условиях примера 2.11 известно, что студент сдал экзамен. Найти вероятность того, что он сдавал «нестрогому» преподавателю.

◀По формуле Байеса получаем:

$$\begin{aligned} P(H_2/A) &= \frac{P(H_2) \cdot P(A/H_2)}{P(H_1) \cdot P(A/H_1) + P(H_2) \cdot P(A/H_2)} = \\ &= \frac{0,6 \cdot 0,8}{0,4 \cdot 0,6 + 0,6 \cdot 0,8} = \frac{2}{3}. \blacktriangleright \end{aligned}$$

ПРИМЕР 2.14. В двух урнах находятся шары: в первой – 4 белых и 6 черных, во второй – 5 белых и 3 черных. Из первой урны во вторую наудачу переложили два шара, а затем из второй урны наудачу извлекли один шар.

1) Найти вероятность того, что этот шар белый.

2) Шар, извлеченный из второй урны, оказался белым. Какова вероятность того, что из первой урны во вторую были переложены 2 белых шара.

1) ◀Пусть A – искомое событие: из второй урны извлечен белый шар. Возможны 3 гипотезы:

H_1 – из первой урны во вторую были переложены 2 белых шара;

H_2 – из первой урны во вторую были переложены один белый и один чёрный шар;

H_3 – из первой урны во вторую были переложены 2 чёрных шара.

Вероятности осуществления гипотез равны

$$P(H_1) = \frac{C_4^2}{C_{10}^2} = \frac{2}{15}, \quad P(H_2) = \frac{C_4^1 \cdot C_6^1}{C_{10}^2} = \frac{8}{15}, \quad P(H_3) = \frac{C_6^2}{C_{10}^2} = \frac{1}{3}.$$

Если гипотезы выполняются, то условные вероятности осуществления события A будут равны

$$P(A/H_1) = \frac{5+2}{5+3+2} = 0,7, \quad P(A/H_2) = 0,6, \quad P(A/H_3) = 0,5.$$

Применяя формулу полной вероятности, получим

$$\begin{aligned} P(A) &= P(H_1)P(A/H_1) + P(H_2)P(A/H_2) + P(H_3)P(A/H_3) = \\ &= \frac{2}{15} \cdot 0,7 + \frac{8}{15} \cdot 0,6 + \frac{1}{3} \cdot 0,5 = 0,58. \blacksquare \end{aligned}$$

2) ◀ Во втором случае необходимо уточнить вероятность наступления гипотезы H_1 . По формуле Байеса находим

$$P(H_1/A) = \frac{P(H_1)P(A/H_1)}{P(A)} = \frac{(2/15) \cdot 0,7}{0,58} \approx 0,161. \blacksquare$$

Ответ: 1) 0,58, 2) $\approx 0,161$.

ПРИМЕР 2.15. Всхожесть моркови составляет 60%, свёклы – 80%. В лаборатории посадили по одному семени каждого овоща. Пророс один росток. Какова вероятность, что это: (1) морковь; (2) свёкла?

(1) ◀ Сформулируем набор гипотез, на фоне которых наблюдается событие $A = \{\text{взошёл один росток}\}$. Пусть

$$H_1 = \{\text{морковь взошла}\}, \quad P(H_1) = 0,6,$$

$$H_2 = \{\text{морковь не взошла}\}, \quad P(H_2) = 1 - 0,6 = 0,4.$$

В условиях гипотезы H_1 событие A равносильно тому, что свёкла не взошла, и $P(A/H_1) = 1 - 0,8 = 0,2$. В условиях гипотезы H_2 для выполнения события A надо, чтобы взошла свёкла; $P(A/H_2) = 0,8$. По формуле (2.10)

$$\begin{aligned} P(H_1/A) &= \frac{P(H_1) \cdot P(A/H_1)}{P(H_1) \cdot P(A/H_1) + P(H_2) \cdot P(A/H_2)} = \\ &= \frac{0,6 \cdot 0,2}{0,6 \cdot 0,2 + 0,4 \cdot 0,8} = \frac{3}{11} \approx 0,273. \blacksquare \end{aligned}$$

Ответ: $\frac{3}{11} \approx 0,273$.

$$\begin{aligned} (2) \blacktriangleleft \quad P(H_2/A) &= \frac{P(H_2) \cdot P(A/H_2)}{P(H_1) \cdot P(A/H_1) + P(H_2) \cdot P(A/H_2)} = \\ &= \frac{0,4 \cdot 0,8}{0,6 \cdot 0,2 + 0,4 \cdot 0,8} = \frac{0,32}{0,44} = \frac{8}{11} \approx 0,727. \blacksquare \end{aligned}$$

Ответ: $\frac{8}{11} \approx 0,727$.

ПРИМЕР 2.16. В первой урне 5 белых и 8 чёрных шаров, во второй – 7 белых и 6 чёрных. Из каждой урны вынимают по шару. Они оказались разноцветными. Найти вероятность того, что белый шар вынут: (1) из первой урны; (2) из второй урны.

◀ Примем

$$H_1 = \{\text{шар, вынутый из первой урны, белый}\}, \quad P(H_1) = \frac{5}{13},$$

$H_2 = \{\text{шар, вынутый из второй урны, белый}\}, P(H_2) = \frac{7}{13},$
 $A = \{\text{шары, вынутые из обеих урн, разноцветные}\}.$

Заметим, что $A = H_1 \cdot \bar{H}_2 + \bar{H}_1 \cdot H_2$.

$$(1) \quad P_A(H_1) = \frac{P(H_1) \cdot P(\bar{H}_2)}{P(H_1) \cdot P(\bar{H}_2) + P(\bar{H}_1) \cdot P(H_2)} = \\ = \frac{(5/13) \cdot (6/13)}{(5/13) \cdot (6/13) + (8/13) \cdot (7/13)} = \frac{30}{30+56} = \frac{15}{43} \approx 0,349.$$

Ответ: $\frac{15}{43} \approx 0,349$.

$$(2) \quad P_A(H_2) = \frac{P(\bar{H}_1) \cdot P(H_2)}{P(H_1) \cdot P(\bar{H}_2) + P(\bar{H}_1) \cdot P(H_2)} = \\ = \frac{(8/13) \cdot (7/13)}{(5/13) \cdot (6/13) + (8/13) \cdot (7/13)} = \frac{56}{30+56} = \frac{28}{43} \approx 0,651.$$

Ответ: $\frac{28}{43} \approx 0,651$. ►

ПРИМЕР 2.17. В первой урне 9 белых и 7 чёрных шаров, во второй — 5 белых и 8 чёрных. Из каждой урны вынули по шару. Шарики оказались одного цвета. Какова вероятность того, что они:

- (1) белые; (2) чёрные?

◀ Пусть $A = \{\text{оба шара одного цвета}\}$;

$H_1 = \{\text{оба шара белые}\}; H_2 = \{\text{оба шара чёрные}\}$.

Заметим, что $A = H_1 + H_2; P(A/H_1) = P(A/H_2) = 1$;

$$P(H_1) = \frac{9}{16} \cdot \frac{5}{13} = \frac{45}{208}; \quad P(H_2) = \frac{7}{16} \cdot \frac{5}{13} = \frac{35}{208};$$

$$P(A) = P(H_1 + H_2) = P(H_1) + P(H_2) = \frac{45}{208} + \frac{35}{208} = \frac{80}{208}.$$

По формуле Бейеса:

$$(1) \quad P_A(H_1) = \frac{P(H_1) \cdot P(A/H_1)}{P(A)} = \frac{45}{208} : \frac{80}{208} = \frac{45}{80} = \frac{9}{16}.$$

Ответ: $\frac{9}{16}$.

$$(2) \quad P_A(H_2) = \frac{P(H_2) \cdot P(A/H_2)}{P(A)} = \frac{35}{208} : \frac{80}{208} = \frac{35}{80} = \frac{7}{16}.$$

Ответ: $\frac{7}{16}$. ►

ПРИМЕР 2.18. В первой урне 8 белых и 7 чёрных шаров, во второй — 4 белых и 6 чёрных, в третьей — 9 белых и 5 чёрных. Наугад из одной из урн вынимается шар. Найти вероятность того, что он белый.

◀Искомое событие A наблюдается на фоне трёх гипотез:

$$\begin{aligned}H_1 &= \{\text{выбрана первая урна}\}, \\H_2 &= \{\text{выбрана вторая урна}\}, \\H_3 &= \{\text{выбрана третья урна}\}.\end{aligned}$$

Вероятности всех гипотез равны между собой и в сумме составляют 1, откуда $P(H_1) = P(H_2) = P(H_3) = \frac{1}{3}$.

В условиях каждой из них вероятность искомого события A ищется по формуле классического определения вероятности $P(A) = \frac{m}{n}$.

$$P(A/H_1) = \frac{8}{8+7} = \frac{8}{15}; \quad P(A/H_2) = \frac{4}{4+6} = \frac{2}{5}; \quad P(A/H_3) = \frac{9}{9+5} = \frac{9}{14}.$$

Воспользовавшись формулой полной вероятности

$$P(A) = P(H_1)P(A/H_1) + P(H_2)P(A/H_2) + P(H_3)P(A/H_3).$$

Подставим сюда найденные значения:

$$\begin{aligned}P(A) &= \frac{1}{3} \cdot \frac{8}{15} + \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{5} + \frac{1}{3} \cdot \frac{9}{14} = \frac{1}{3} \left(\frac{8}{15} + \frac{2}{5} + \frac{9}{14} \right) = \frac{1}{3} \cdot \frac{331}{210} = \\&= \frac{331}{630} \approx 0,525. \blacksquare\end{aligned}$$

$$\text{Ответ: } \frac{331}{630} \approx 0,525.$$

2.6. Повторные испытания. Формула Бернулли

Производится n независимых испытаний, в результате каждого из которых некоторое событие A может наступить или не наступить. Необходимо найти $P_n(m)$ — вероятность того, что событие A произойдет m раз в n испытаниях.

Возможные результаты испытаний будем записывать в виде комбинаций букв A и \bar{A} . Например, запись $A\bar{A}A\bar{A}$ означает, что событие A произошло в 1-ом и 3-ем испытаниях и не произошло во 2-ом и 4-ом. Любой набор комбинаций, в которой событие A встречается m раз, а событие \bar{A} встречается $n - m$ раз, назовем благоприятной. Количество благоприятных комбинаций равно количеству способов, которыми можно выбрать m мест из n , чтобы разместить буквы A (буквы \bar{A} на оставшихся местах разместятся однозначно), т.е. числу сочетаний из n элементов по m :

$$C_n^m = \frac{n!}{m!(n-m)!}.$$

Вероятности всех таких комбинаций равны и в каждой из них событие A (также, как и \bar{A}) происходит одинаковое количество раз. Найдём вероятность комбинации

$$B_1 = \underbrace{AA \dots A}_m \underbrace{\bar{A}\bar{A} \dots \bar{A}}_{n-m} .$$

В силу независимости испытаний, вероятность данной комбинации вычисляется по формуле (2.7)

$$P(B_1) = p^m q^{n-m},$$

также как и для остальных комбинаций:

$$P(B_2) = \dots = P(B_k) = p^m q^{n-m},$$

где количество благоприятных комбинаций $k = C_n^m$.

Все благоприятные комбинации B_k являются несочетанными, поэтому по теореме сложения:

$$P_n(m) = P(B_1 + \dots + B_k) = P(B_1) + \dots + P(B_k) = kp^m q^{n-m} = C_n^m p^m q^{n-m}.$$

Мы вывели **формулу Бернульи**³:

$$P_n(m) = C_n^m p^m q^{n-m}. \quad (2.11)$$

Для вычисления вероятности по формуле Бернульи (2.11), в пакете Maxima встроена функция `pdf_binomial(m,n,p)`.

ПРИМЕР 2.19. Вероятность попадания в цель при одном выстреле равна 0,6. Какова вероятность того, что при восьми выстрелах будет пять попаданий в цель?

◀ Здесь $n = 8$, $m = 5$, $p = 0,6$, $q = 1 - 0,6 = 0,4$.

По формуле (2.11) получаем:

$$P_8(5) = \frac{8!}{5!(8-5)!} \cdot 0,6^5 \cdot 0,4^3 \approx 0,279. \blacktriangleright$$

Maxima-программа решения данной задачи имеет вид:

```
(%i1) load(distrib);
(%i2) pdf_binomial(5, 8, 0.6);
(%o2) 0.27869184
```

Ответ: $P \approx 0,279$.

Можно написать программу которая вычисляет значения вероятностей для всех значений k и построить график функции $P_n(m)$, рис.8.

```
kill(all)$ load(distrib);fpprintprec:4$; n:8$ p:0.6$
P:makelist(pdf_binomial(k, n, p),k,0,n);
plot2d([discrete,P],[x,1,9],[style,points],[gnuplot_postamble,"set grid"])$
(P) [0.000655,0.007864,0.04129,0.1239,0.2322,0.2787,0.209,0.08958,0.0168]
```

ПРИМЕР 2.20. В условиях примера 2.19 найти вероятность того, что число попаданий будет не больше 5 и не меньше 3-x.

³Якоб Бернульи (27.12.1654 – 16.08.1705) – швейцарский математик

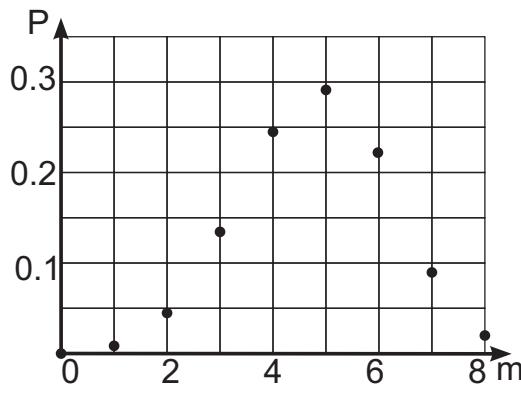


Рис. 8. К примеру 2.19

◀ Обозначим искомую вероятность $P_8(3 \leq m \leq 5)$. Эта вероятность в соответствии с формулой (2.11) представляется в виде суммы вероятностей трёх попарно несовместных событий:

$$P_8(3 \leq m \leq 5) = P_8(3) + P_8(4) + P_8(5).$$

Применяем формулу Бернулли для каждого слагаемого, получаем:

$$\begin{aligned} P_8(3 \leq m \leq 5) &= C_8^3 \cdot 0,6^3 \cdot 0,4^5 + C_8^4 \cdot 0,6^4 \cdot 0,4^4 + C_8^5 \cdot 0,6^5 \cdot 0,4^3 \approx \\ &\approx 0,124 + 0,232 + 0,279 = 0,635. \blacksquare \end{aligned}$$

Maxima-команда имеет вид:

```
P:sum(pdf_binomial(m, 8, p), m, 3, 5);
```

ЗАМЕЧАНИЕ 2.2. Формулу (2.8), выведенную выше, можно получить, используя формулу Бернулли. Действительно, по формуле Бернулли получаем:

$$P(\bar{A}) = C_n^0 p^0 q^n = (1 - p)^n \implies P(A) = 1 - P(\bar{A}) = 1 - (1 - p)^n.$$

ПРИМЕР 2.21. В условии примера 2.19 найти вероятность того что при восьми выстрелах будет хотя бы одно попадание в цель.

◀ Найдем вероятность противоположного события \bar{A} , т.е. вероятность все восемь выстрелов не попали в цель.

$$P(\bar{A}) = (1 - p)^n = 0,4^8 \approx 0,001 \implies P(A) = 1 - P(\bar{A}) \approx 0,999. \blacksquare$$

ЗАМЕЧАНИЕ 2.3. Формулу Бернулли можно обобщить на тот случай, когда в результате каждого опыта возможны не два исхода A и \bar{A} , а m различных исходов. Пусть производится n независимых опытов в одинаковых условиях, в каждом из которых может произойти только одно из m независимых событий A_1, A_2, \dots, A_m с вероятностями p_1, p_2, \dots, p_m , причём

$$\sum_{i=1}^m p_i = 1.$$

Тогда вероятность того, что в k_1 опытах появится событие A_1, \dots, k_m опытах — событие A_m , при этом $\sum_{i=1}^m k_i = n$, определяется формулой полиномиального распределения

$$P_n(k_1, k_2, \dots, k_m) = \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_m!} \cdot p_1^{k_1} \cdot p_2^{k_2} \dots p_m^{k_m}. \quad (2.12)$$

2.7. Наивероятнейшее число появления события А

Часто необходимо знать значение m , при котором вероятность $P_n(m)$ максимальна. Это значение m называется **наивероятнейшим числом** (обозначается m^*) наступления события A в n испытаниях.

Можно показать, что

$$np - q \leq m^* \leq np + p. \quad (2.13)$$

Если неравенству (2.13) удовлетворяют два целых значения m^* , тогда имеются два наивероятнейших числа m_1^* и m_2^* .

Так, в примере 2.19, где $n = 8, p = 0,6, q = 0,4 \Rightarrow np = 4,8$ имеем $4,8 - 0,4 \leq m^* \leq 4,8 + 0,6$. Этому неравенству удовлетворяет единственное целое значение $m^* = 5$.

ПРИМЕР 2.22. Найти наивероятнейшее число выпадений орла при 11 бросаниях монеты.

◀ Здесь $n = 11, p = \frac{1}{2}$. В соответствии с неравенством (2.13) получаем:

$$11 \cdot \frac{1}{2} - \frac{1}{2} \leq m^* \leq 11 \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{2}.$$

Этому неравенству удовлетворяют два значения $m_1^* = 5$ и $m_2^* = 6$. Найдём их вероятности:

$$P_{11}(5) = P_{11}(6) = C_{11}^5 \left(\frac{1}{2}\right)^5 \left(\frac{1}{2}\right)^6 = C_{11}^6 \left(\frac{1}{2}\right)^6 \left(\frac{1}{2}\right)^5 \approx 0,226. \quad \blacktriangleleft$$

2.8. Производящие функции

Производящей функцией называется следующая сумма

$$\varphi(z) = \sum_{k=0}^n p_k z^k, z \in (0; 1).$$

Для испытаний Бернулли эту функцию можно привести к более простому виду

$$\varphi(z) = \sum_{k=0}^n p_k z^k = \sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k} z^k = \sum_{k=0}^n C_n^k k q^{n-k} (pz)^k = (q + pz)^n.$$

Рассмотрим разложение многочлена $(q + pz)^n$ по формуле Бинома Ньютона

$$(q + pz)^n = C_n^0 q^n + C_n^1 q^{n-1} p^1 z + C_n^2 q^{n-2} p^2 z^2 + \dots + C_n^n q^0 p^n z^n. \quad (2.14)$$

Можно заметить, что коэффициенты этого многочлена равны вероятностям $P_n(m)$, вычисленным по формуле Бернулли (2.11). Поэтому массив вероятностей $P_n(m)$, вычисленный по формуле Бернулли (2.11), называют *биномиальным распределением*, а функцию $\varphi_n(z) = (q + pz)^n$ — производящей функцией для последовательности независимых испытаний.

Если в каждом из независимых испытаниях вероятности наступления событий разные, то вероятности того, что в n опытах событие A наступит m раз, равна коэффициенту при m -й степени многочлена

$$\varphi_n(z) = (q_1 + p_1 z)(q_2 + p_2 z) \cdots (q_n + p_n z). \quad (2.15)$$

Функция $\varphi_n(z)$, называется производящей функцией.

ПРИМЕР 2.23. Производится три выстрела по мишени. Вероятность попадания при первом выстреле равно 0,5, а при каждом последующем выстреле производится корректировка прицела, поэтому вероятность попадания увеличивается на 10%. Какова вероятность: а) промаха; б) одного попадания; в) двух попаданий; г) трёх попаданий.

◀ Подсчитываем вероятности попаданий при каждом выстреле. Для этого используем формулу сложных процентов: $p_k = 0,5(1 + 0,1)^k$, $k = 0, 1, 2, 3$. Получаем следующие значения массивов попаданий в цель p и промахов $q = 1 - p$:

$$(p)[0.5, 0.55, 0.605] \quad (q)[0.5, 0.45, 0.395]$$

Применяем формулу (2.15) для $n = 3$ и полученных массивов p и q .

$$\varphi_3(z) = (0,5 + 0,5z)(0,55z + 0,45)(0,605z + 0,395).$$

После раскрытия скобок получаем

$$\varphi_3(z) = 0,166375z^3 + 0,411125z^2 + 0,333625z + 0,088875.$$

Искомыми вероятностями будут коэффициенты при соответствующих степенях данного многочлена.

$$P_3(0) = 0,088875; P_3(1) = 0,333625; P_3(2) = 0,411125; P_3(3) = 0,166375.$$

Для контроля проверим, что сумма этих вероятностей равна 1.▶

2.9. Локальная и интегральная теоремы Муавра-Лапласа

Применение формулы Бернулли при больших значениях числа испытаний n достаточно трудоёмкое занятие и приводят к значительным погрешностям. Локальная теорема Лапласа даёт асимптотическую формулу, позволяющую приблизённо найти вероятность появления m раз события A при больших значениях числа испытаний n .

Теорема 2.7 (Локальная теорема Муавра-Лапласа). *Если вероятность p появления события A в каждом из n независимых испытаний постоянна и отлична от нуля и единицы, то вероятность $P_n(m)$ того, что событие A появится m раз в n испытаниях, приближённо равна*

$$P_n(m) \approx \frac{1}{\sqrt{npq}} \varphi\left(\frac{m - np}{\sqrt{npq}}\right), \quad \text{где } \varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}. \quad (2.16)$$

Функции $\varphi(x)$, называемой функцией Гаусса, а её график — кривой вероятностей, рис. 9. Значение данной функции можно найти при помощи калькулятора или воспользоваться таблицей приведённой в учебниках по теории вероятностей (см. приложение 1). Данная функция положительная, чётная и имеет быстро стремиться к нулю при убывании от начала координат:

$$\varphi(-x) = \varphi(x), \quad \varphi(+\infty) = \varphi(-\infty) = 0.$$

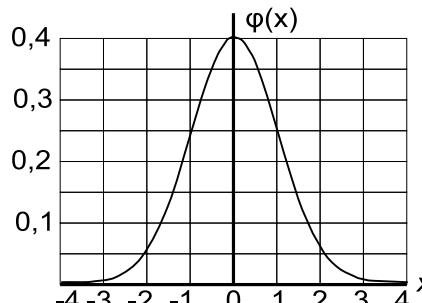


Рис. 9. График функции Гаусса $\varphi(x)$

ПРИМЕР 2.24. Вероятность попадания в цель при одном выстреле равна 0,6. Найти вероятность того, что 100 выстрелов дадут 50 попаданий.

◀По условию $n = 100$, $m = 50$, $p = 0,6$. Воспользуемся локальной теоремой Лапласа:

$$\begin{aligned} P_{100}(40) &\approx \frac{1}{\sqrt{100 \cdot 0,6 \cdot 0,4}} \cdot \varphi\left(\frac{50 - 100 \cdot 0,6}{\sqrt{100 \cdot 0,6 \cdot 0,4}}\right) \approx \\ &\approx 0,2041 \cdot \varphi(2,04) \approx 0,2041 \cdot 0,0498 = 0,010. \end{aligned}$$

Для решения такой трудоемкой задачи можно использовать математические пакеты компьютерных программ.

Рассмотрим решение примера 2.24 в рамках пакета Maxima.

```
(%i1) load(distrib); numer:true;
/*программируем функцию, реализующую локальную теорему
Лапласа*/
(%i2) L_Lapl(m, n, p):=(y:1/sqrt(n*p*(1-p)),
sqrt2*%pi* exp(-0.5*((m-n*p)*y)^ 2));
/*Вычисляем значение функции при n = 100, m = 50 и p = 0,6*/
(%i2) PL:L_Lapl(50, 100, 0.6);
(%o2) 0.01014
```

В первой строке производится загрузка библиотеки distrib. В этой библиотеке собраны многочисленные функции, предназначенные для решения задач теории вероятностей и математической статистики. Во второй строке программируется формула реализующая локальную теорему Лапласа, а в третьей строке вычисляется значение вероятности по этой формуле.

Отметим, что Функцию pdf_binomial, вычисляющую вероятность по формуле Бернулли, можно применять и при очень больших значениях числа испытаний. Используем формулу Бернулли для нашей задачи:

```
/*Решаем пример 2.24 используя точную формулу Бернулли*/
(%i3) PB:pdf_binomial(50, 100, 0.6);
(%o3) 0.010338
(%i4) PB-PL;
(%o4) 1.9783067 * 10^-4
```

Таким образом, точность локальной теоремы Лапласа для примера 2.24 $\approx 0,0002$.

$$dLapl(50, 100, 0.6) = 0.01$$

Для вычисления суммарной («интегральной») вероятности того, что число появлений события A находится в заданных пределах (см. пример 2.25) при больших n также используется асимптотическая формула, позволяющая вычислять эту вероятность приближённо.

Для пользования этой формулой познакомимся с функцией Лапласа.

ОПРЕДЕЛЕНИЕ 2.4. *Функцией Лапласа $\Phi(x)$ называется:*

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt. \quad (2.17)$$

Приведём основные свойства функции Лапласа:

- (1) $\Phi(x)$ непрерывная, монотонно возрастающая функция.
- (2) Определена для всей действительных чисел, $D(y) = (-\infty; +\infty)$.
- (3) $\Phi(0) = 0$.

(4) Функция нечётная, $\Phi(-x) = -\Phi(x)$.

(5) $\Phi(+\infty) = 0,5$, $\Phi(-\infty) = -0,5$.

Примем первые два свойства без доказательства. Третье свойство следует из свойства определённого интеграла, $\int_0^0 f(t)dt = 0$.

$$\Phi(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^0 e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 0.$$

Для доказательства четвёртого свойства произведём замену переменных в определённом интеграле:

$$\Phi(-x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{-x} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \left\langle \begin{array}{l} t = -u \\ dt = -du \end{array} \right\rangle = -\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{u^2}{2}} du = -\Phi(x).$$

Пятое свойство вытекает из известного равенства для интеграла Пуассона:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \sqrt{2\pi} \implies \Phi(+\infty) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{2} \sqrt{2\pi} = \frac{1}{2}.$$

$$\int_0^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \quad \text{в силу чётности подынтегральной функции.}$$

Значения функции Лапласа также имеются в таблицах в учебниках по теории вероятностей (см. приложение 2) и вычисляются в математических и статистических программах для компьютеров (например, в EXCEL, Maxima, MathCad, MathLab).

Теорема 2.8 (Интегральная теорема Лапласа). *Если вероятность p появления события A в каждом из n независимых испытаний постоянна и отлична от нуля и единицы, то вероятность $P_n(m_1 \leq m \leq m_2)$ того, что событие A появится не менее m_1 , но не более m_2 раз в n испытаниях приближённо равна (при $n \rightarrow \infty$, $p \neq 0, p \neq 1$):*

$$P_n(m_1 \leq m \leq m_2) \approx \Phi\left(\frac{m_2 - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{m_1 - np}{\sqrt{npq}}\right), \quad (2.18)$$

где $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ — функция Лапласа.

Теоремы 2.7 и 2.8 примем без доказательства.

В пакетах Maxima и MathCad для вычисления функции Лапласа применяется функция $cdf_normal(x, a, \sigma)$ и $pnorm(x, a, \sigma)$, соответственно, которые определяют функцию распределения для нормального закона равную интегралу $\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(t-a)^2}{2\sigma^2}} dt$.

Тогда функция Лапласа вычисляется по формуле:

$\Phi(x) = cdf_normal(x, 0, 1) - 0,5$ в пакете Maxima и

$\Phi(x) = pnorm(x, 0, 1) - 0,5$ – в пакете MathCad.

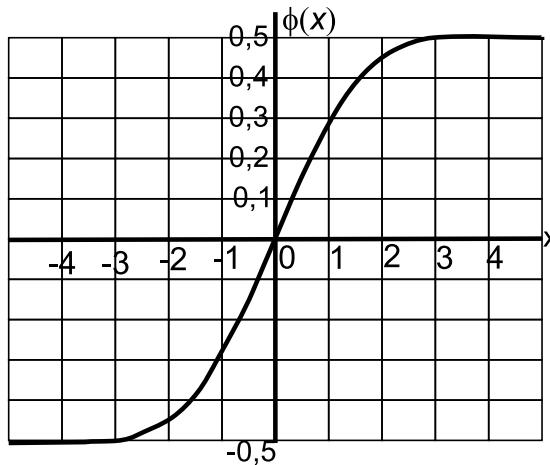


Рис. 10. Функция Лапласа (2.17)

Используя пакет Maxima, нарисуем график функции Лапласа, рис. 10.

```
numer:true$ load(distrib)$
Phi(x):= cdf_normal(x,0 , 1 )-0.5;
plot2d([Phi(x)], [x,-4,4], [gnuplot_postamble, "set grid;"])$
```

ПРИМЕР 2.25. Фабрика выпускает 40% продукции высшего качества составляет. Найти вероятности того, что в партии из 300 отобранных изделий высшего качества окажется: а) от 110 до 140 изделий, б) не менее 110 изделий, в) не более 109 изделий.

Используем интегральную теорему Лапласа 2.18.

Здесь $n = 300$, $p = 0,4$, $q = 0,6$.

а) ◀Найдем аргументы x_1 и x_2 функции Лапласа при $m_1 = 110$ и $m_2 = 140$:

$$x_1 = \frac{m_1 - np}{\sqrt{npq}} = \frac{110 - 300 \cdot 0,4}{\sqrt{72}} = -\frac{5}{3\sqrt{2}} \approx -1,18,$$

$$x_2 = \frac{m_2 - np}{\sqrt{npq}} = \frac{140 - 300 \cdot 0,4}{\sqrt{72}} = \frac{10}{3\sqrt{2}} \approx 2,36.$$

Тогда

$$P_{300}(110 \leq m \leq 140) \approx \Phi(2,36) - \Phi(-1,18) \approx 0,491 + 0,381 = 0,872.$$

Эта вероятность оказалась довольно высокой вследствие того, что были просуммированы вероятности вблизи наивероятнейшего числа $m^* = 120$. ►

б) ◀ В этой части задачи нужно положить $m_1 = 110$, а $m_2 = 300$. Значение x_1 было найдено в пункте а, другой параметр

$$x_2 = \frac{300 - 120}{\sqrt{72}} = \frac{180}{6\sqrt{2}} \approx 21,21.$$

Соответствующая вероятность

$$P_{300}(110 \leq m \leq 300) \approx \Phi(21,21) - \Phi(-1,18) \approx 0,5 + 0,381 = 0,881. \blacktriangleleft$$

в) ◀ Так как сумма вероятностей

$$P_{300}(0 \leq m \leq 109) \quad \text{и} \quad P_{300}(110 \leq m \leq 300)$$

равна 1, то

$$P_{300}(0 \leq m \leq 109) = 1 - P_{300}(110 \leq m \leq 300) \approx 1 - 0,881 = 0,119. \blacktriangleleft$$

Ответ: $P_{300}(110 \leq m \leq 140) \approx 0,872$; $P_{300}(110 \leq m \leq 300) \approx 0,881$;
 $P_{300}(0 \leq m \leq 109) \approx 0,119$. ►

2.10. Формула Пуассона

Если вероятность p появления события A в испытании Бернулли близка к 0 или 1, то теоремы 2.7 и 2.8 дают большие погрешности и, следовательно неприменимы. В этом случае следует пользоваться приближённой формулой Пуассона для вычисления $P_n(m)$ при больших n .

Теорема 2.9. *Если число испытаний неограниченно увеличивается ($n \rightarrow \infty$) и вероятность p появления события A в каждом из n независимых испытаний неограниченно уменьшается ($p \rightarrow 0$), но так, что произведение np является постоянной величиной ($np = \lambda$), то вероятность $P_n(m)$ удовлетворяет предельному равенству*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P_n(m) = \frac{\lambda^m e^{-\lambda}}{m!}. \quad (2.19)$$

Выражение (2.19) называется *асимптотической формулой Пуассона*.

Из данной теоремы вытекает **формула Пуассона** (2.20)

Следствие. *Если вероятность p появления события A в каждом из n независимых испытаний постоянна и близка к нулю, а n велико, то вероятность $P_n(m)$ того, что событие A появится m раз в n испытаниях приближённо равна (при $n \rightarrow \infty$, $p \rightarrow 0$, $\lambda = np \rightarrow a$):*

$$P_n(m) \approx \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda}. \quad (2.20)$$

ЗАМЕЧАНИЕ 2.4. Случай, когда $p \approx 1$, сводится к рассмотренному, если вместо $P_n(m)$ вычислять равную ей вероятность $P_n(n - m)$ появления $n - m$ раз противоположного события \bar{A} , вероятность появления которого в одном испытании $q = 1 - p \approx 0$.

ПРИМЕР 2.26. Вероятность появления опечатки на одной странице книги равна 0,01. Найти вероятность того, что в книге из 100 страниц имеется более одной опечатки.

◀Найдём вероятность противоположного события, т.е. вероятность $P(\bar{B})$ того, что в книге не более одной опечатки (0 или 1 опечатка).

Так как $np = 100 \cdot 0,01 = 1$, то

$$P(\bar{B}) = P_{100}(0) + P_{100}(1) \approx \frac{1^0}{0!} e^{-1} + \frac{1^1}{1!} e^{-1} \approx 0,736.$$

Искомая вероятность равна $P(B) \approx 1 - 0,736 = 0,264$.▶

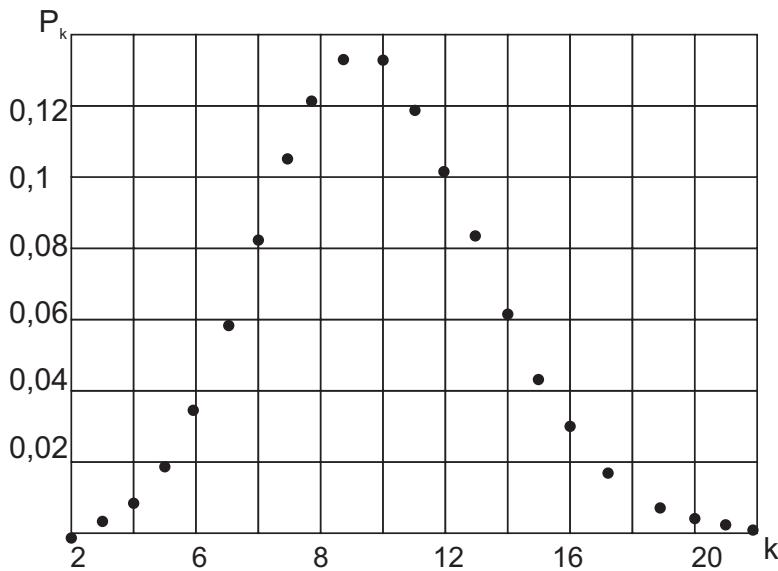


Рис. 11. К примеру 2.27

ПРИМЕР 2.27. На предприятии изготовлено 100000 деталей. Вероятность, что деталь может оказаться бракованной, равна 0,0001. Найти вероятность, а) что ровно три детали будут бракованными; б) что более 20 деталей окажутся бракованными.

◀а) Используя пакет Maxima, решим данную задачу по трём формулам: точной формуле Бернулли (PB) и приближённым формулам (2.16) (PL – локальной теореме Лапласа) и (2.20) (PP – формуле Пуассона).

n:100000\$ m:3\$p:0.0001\$ q:1-p\$ L:n*p;

PB:binomial(n,m)*p^m*q^(n-m);

(PB) 0.007564914689311556

npq:sqrt(L*q);

x:(m-L)/npq;

PL:1/(npq*sqrt(2*pi))*exp(-x^2/2);

(PL) 0.01088438482539428

PP:L^m*exp(-L)/m!;

(PP) 0.007566654960414142

По формуле Пуассона (PP= 0.010884) получили близкие к точным результатам PB=0.0075649, полученным по формуле Бернулли. Локальная теорема Лапласа дала неприемлемые результаты (PL=0.01088.)

Решим теперь задача б). Найдём теперь сумму вероятностей

(%i14) S:1-sum(P[k],k,1,21);

(S) 0.001587

Построим график изменения вероятностей от числа бракованных деталей k, рис.11. Из графика видно, что число бракованных деталей, расположено в диапазоне от 2 до 20.

P:makelist(binomial(n,k)*p^k*q^(n-k),k,0,25);
plot2d ([discrete, P],[x,2,22],[style,points], [gnuplot_postamble, " set grid"]); ►

2.11. Отклонение частоты от вероятности

Проводятся независимые испытания с постоянной вероятностью p появления события A в каждом из них, при этом событие A появилось m раз в n испытаниях. Найдем вероятность того, что отклонение относительной частоты $\frac{m}{n}$ от вероятности p по абсолютной величине не превышает заданного

числа ε , т.е. найдем $P\left\{\left|\frac{m}{n} - p\right| \leq \varepsilon\right\}$.

Раскрывая в неравенстве модуль, приводим его к виду $m_1 < m < m_2$ и применяем интегральную теорему Лапласа [2.8](#). Получаем:

$$\begin{aligned} P\left\{\left|\frac{m}{n} - p\right| \leq \varepsilon\right\} &= P\left\{-\varepsilon \leq \frac{m}{n} - p \leq \varepsilon\right\} = \\ &= P\left\{np - n\varepsilon \leq m \leq np + n\varepsilon\right\} \approx \Phi\left(\frac{np + n\varepsilon - np}{\sqrt{npq}}\right) - \\ &\quad - \Phi\left(\frac{np - n\varepsilon - np}{\sqrt{npq}}\right) = \Phi\left(\varepsilon\sqrt{\frac{n}{pq}}\right) - \Phi\left(-\varepsilon\sqrt{\frac{n}{pq}}\right) = 2\Phi\left(\varepsilon\sqrt{\frac{n}{pq}}\right). \end{aligned}$$

В последнем равенстве мы воспользовались нечётностью функции Лапласа. Итак, мы получили, что при $n \rightarrow \infty$, $p \neq 0$, $p \neq 1$

$$P\left\{\left|\frac{m}{n} - p\right| \leq \varepsilon\right\} \approx 2\Phi\left(\varepsilon\sqrt{\frac{n}{pq}}\right). \quad (2.21)$$

ПРИМЕР 2.28. Вероятность того, что деталь выпущенная автоматом бракованная $p = 0,1$. Определить, сколько деталей нужно отобрать для проверки, чтобы с вероятностью 0,9544 можно было утверждать, что относительная частота бракованных деталей отличается от вероятности p по абсолютной величине не более, чем на 0,03.

◀ Здесь $p = 0,1$; $q = 0,9$; $\varepsilon = 0,03$;

$$P\left\{\left|\frac{m}{n} - 0,1\right| \leq 0,03\right\} = 0,9544.$$

Найдём n . По формуле [\(2.21\)](#):

$$\begin{aligned} 2\Phi\left(0,03\sqrt{\frac{n}{0,1 \cdot 0,9}}\right) &= 0,9544 \implies \Phi(0,1 \cdot \sqrt{n}) = \\ &= 0,4772 \implies 0,1\sqrt{n} = 2 \implies n = 400. \end{aligned}$$

Полученный результат означает, что в партии из 400 деталей количество m бракованных будет с вероятностью близкой к 1 заключено в пределах от $400 \cdot 0,1 - 400 \cdot 0,03 = 28$ до $400 \cdot 0,1 + 400 \cdot 0,03 = 52$. ►