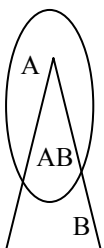
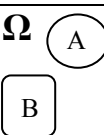


ТЕОРИЯ ВЕРОЯТНОСТЕЙ И МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА

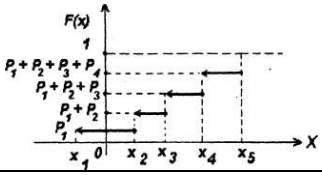
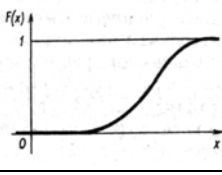
Соединения, определения вероятности

		Названия, обозначения	Пояснения	Примеры
С О Е Д И Н Е Н И Я	1	Перестановки из n элементов $P_n = n! = 1 \cdot 2 \cdot \dots \cdot (n-1) \cdot n$	Соединения отличаются только порядком элементов.	Число способов поменять местами 10 студентов, стоящих в шеренгу $10! = 1 \cdot 2 \cdot \dots \cdot 10 = 3628800$
	2	Перестановки с повторениями $P_{с\ повтор} = \frac{n!}{\alpha! \cdot \beta! \cdot \gamma!}$ $\alpha + \beta + \gamma = n$	Соединения из n одинаковых элементов, распределенных по подгруппам из α, β, γ элементов, отличающиеся порядком элементов.	Число способов разбить группу из 12 студентов на подгруппы по 3, 4, 5 человек $P_{с\ повт} = \frac{12!}{3! \cdot 4! \cdot 5!} = 27720$
	3	Размещения из n элементов по m ($m \leq n$) $A_n^m = \frac{n!}{(n-m)!} =$ $= \underbrace{n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot (n-m+1)}_{m \text{ сомножителей}}$	Соединения отличаются хотя бы одним элементом или порядком элементов.	Число способов распределить 3 различных обязанности между 10 студентами (по одной обязанности на одного студента) $A_{10}^3 = 10 \cdot 9 \cdot 8 = 720$
	4	Размещения с повторениями из n видов элементов по m ($\forall m$ натуральное) $(A_n^m)_{с\ повт} = n^m$	Соединения содержат любой элемент из n сколько угодно раз от 0 до m .	Число способов распределить 3 различные обязанности между 10 студентами, если один студент может выполнять любое число из них $(A_{10}^3)_{с\ повт} = 10^3 = 1000$
	5	Сочетания из n элементов по m ($m \leq n$) $C_n^m = \frac{n!}{m!(n-m)!} = \frac{A_n^m}{m!}$	Соединения отличаются хотя бы одним элементом (порядок элементов не учитывается) $C_n^m = C_n^{n-m}; C_n^0 = 1; C_n^1 = n$	Число способов распределить 3 студентов из 10 на три одинаковые должности $C_{10}^3 = \frac{10!}{3! \cdot 7!} = \frac{10 \cdot 9 \cdot 8}{1 \cdot 2 \cdot 3} = 120$
	6	Сочетания из n элементов по m с повторениями (m может быть больше, чем n) $(C_n^m)_{с\ повт} = C_{n+m-1}^m$	Соединения состоят не только из m различных элементов, но и из m каких угодно и как угодно повторяющихся элементов.	Число способов выбрать 6 пирожных в кондитерской, если есть 4 разных сорта пирожных $C_{4+6-1}^6 = \frac{9!}{6! \cdot 3!} = \frac{9 \cdot 8 \cdot 7}{1 \cdot 2 \cdot 3} = 84$
В Е Р О Я Т Н О С Т Ь	1	Статистический подход $P_A = P(A) = \lim_{n_k \rightarrow \infty} P_{n_k}^*(A)$	В серии из n_k испытаний событие A появилось m_k раз; частота $P_{n_k}^*(A) = \frac{m_k}{n_k}, k = 1, 2, \dots$ обладает свойством устойчивости.	
	2	Классическое определение $P(A) = \frac{m}{n}, m \leq n$	Пространство элементарных событий Ω дискретно и состоит из конечного числа n элементарных равновозможных несовместных событий ω_i , называемых случаями. Вероятность $P(A)$ наступления события A равна числу случаев m , благоприятствующих наступлению события A , деленному на число всех возможных исходов n .	
	3	Геометрическое определение $P(A) = \frac{mes\ g}{mes\ G}$	Пространством элементарных событий является некоторая область, мера которой $mes\ G$, событию A соответствует область, мера которой $mes\ g \subseteq mes\ G$.	
	4	Аксиоматическое определение $A \in F$ – поле событий: 1. $P(A) \geq 0$; 2. $P(\Omega) = 1$; 3. $P(\sum_k A_k) = \sum_k P(A_k), A_i \cap A_j = \emptyset, i \neq j$	Свойства операций над событиями $A + A = A, A + B = B + A, A + \Omega = \Omega, A + 0 = A, A + \bar{A} = \Omega$ $AB = BA, A \cdot A = A, A \cdot \Omega = A, A \cdot 0 = 0, \overline{AB} = \bar{A} + \bar{B}, \overline{A+B} = \bar{A} \cdot \bar{B},$ $A(B+C) = AB + AC, (A+B)(A+C) = A + BC,$ $(A+B) + C = A + (B+C)$	

Основные теоремы теории вероятностей

Ω 	У М Н О Ж Е Н И Я	Зависимые события – наступление одного из них изменяет вероятность наступления другого	$P(A_1 A_2 A_3 \cdots A_n) =$ $= P(A_1)P(A_2 / A_1)P(A_3 / A_1 A_2) \cdots P(A_n / A_1 A_2 \cdots A_{n-1})$ $P(A / B) = \frac{P(AB)}{P(B)}, P(B) \neq 0; \quad P(B / A) = \frac{P(AB)}{P(A)}, P(A) \neq 0$	
	С Л О Ж Е Н И Я	Независимые события – наступление одного из них не изменяет вероятность наступления любого другого и всех возможных их пересечений	$P(A_1 A_2 A_3 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2)P(A_3) \cdots P(A_n)$ $P(A / B) = P(A), \quad P(B / A) = P(B)$	
Ω 	С Л О Ж Е Н И Я	Совместные события содержат общие точки пространства элементарных событий Ω	$P(A_1 + A_2 + A_3 + \dots + A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) -$ $- P(A_1 A_2) - P(A_1 A_3) - \dots - P(A_{n-1} A_n) + P(A_1 A_2 A_3) + \dots + (-1)^{n+1} P(A_1 A_2 A_3 \cdots A_n)$ $P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB)$	
		Несовместные события не содержат общих точек пространства элементарных событий Ω	$P(A_1 + A_2 + A_3 + \dots + A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$ $P(A + B) = P(A) + P(B)$	
Гипотезы H_i образуют полную группу событий: $H_i \cap H_j = \emptyset,$ $i \neq j,$ $\sum_{i=1}^n P(H_i) = 1$	С Л О Ж Е Н И Я	Формула полной вероятности	$P(A) = \sum_{j=1}^n P(H_j)P(A / H_j) = P(H_1)P(A / H_1) + \dots + P(H_n)P(A / H_n)$	
		Формула Байеса	$P(H_k / A) = \frac{P(H_k)P(A / H_k)}{P(A)}, \quad k = 1, 2, \dots, n$	
Схема испытаний Бернулли 1 – событие A наступило; 0 – событие A не наступило; $\{0, 0, 1, 0, \dots, 1\}$ последовательность содержит m единиц и $(n-m)$ нулей. $P(A) = p,$ $P(\bar{A}) = 1 - p = q$	С Л О Ж Е Н И Я	Формула Бернулли	Формула Пуассона	
		$P_n(m) = C_n^m p^m (1-p)^{n-m}$ Вероятность того, что событие A наступит m раз в серии из n испытаний	$p \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$ $\lambda t = a = np$ интенсивность потока λ	$P_n(m) = \frac{(\lambda t)^m}{m!} e^{-\lambda t} \approx \frac{a^m}{m!} e^{-a}$
		Наивероятнейшее число m_0 наступления события A		
		$np - q < m_0 < np + p; \quad m_0 = \begin{cases} \text{целая часть числа } [np + p], & \text{если } np + p - \text{дробь,} \\ \text{два числа } np + p \text{ и } np - q, & \text{если } np + p - \text{целое} \end{cases}$		
		Локальная теорема Муавра-Лапласа		
		$P_n(m) \approx \frac{1}{\sqrt{npq}} \varphi(x), \quad \text{функция Гаусса } \varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) - \text{табулирована,}$ $x = \frac{m - np}{\sqrt{npq}}; \varphi(-x) = \varphi(x) - \text{четная.} \quad P\left(\left \frac{m}{n} - p\right < \varepsilon\right) \geq 1 - \frac{pq}{n\varepsilon^2}$		
Интегральная теорема Муавра-Лапласа				
$P(m_1 \leq m \leq m_2) = \Phi(x_2) - \Phi(x_1), \quad \text{функция Лапласа } \Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt,$ $x_1 = \frac{m_1 - np}{\sqrt{npq}}, \quad x_2 = \frac{m_2 - np}{\sqrt{npq}}; \quad \Phi(-x) = -\Phi(x) - \text{нечетная, табулирована.}$				

Законы распределения случайных величин $\xi(\omega)$ (ω – случайные события)

	Дискретные случайные величины $\xi(\omega): \Omega \rightarrow R$	Непрерывные случайные величины $\xi(\omega): \Omega \rightarrow R$	Свойства												
1	Функция распределения $F(x)$ $F(x) = P(\xi < x)$ 	Функция распределения $F(x)$ $F(x) = P(\xi < x)$ 	1. $0 \leq F(x) \leq 1$; 2. $F(-\infty) = 0, F(\infty) = 1$; 3. $x_1 < x_2 \Rightarrow F(x_1) \leq F(x_2)$; 4. $\exists \lim_{x \rightarrow x_0-0} F(x) = F(x_0)$; 5. $P(a \leq \xi < b) = F(b) - F(a)$.												
	Квантиль порядка p: η_p $F(\eta_p - 0) \leq p, F(\eta_p + 0) > p$	Квантиль порядка p: η_p $F(\eta_p - 0) \leq p, F(\eta_p + 0) > p$	η_p существуют для любых случайных величин, обладают свойством устойчивости, легко могут быть измерены.												
2	Медиана – квантиль порядка 0.5	Медиана – квантиль порядка 0.5													
3	Ряд распределения <table border="1" data-bbox="204 660 614 728"> <tr><td>ξ</td><td>x_1</td><td>x_2</td><td>...</td><td>x_n</td><td>...</td></tr> <tr><td>P</td><td>p_1</td><td>p_2</td><td>...</td><td>p_n</td><td>...</td></tr> </table> $\sum_k p_k = 1, \quad k = 1, 2, \dots$	ξ	x_1	x_2	...	x_n	...	P	p_1	p_2	...	p_n	...	Плотность распределения $\rho(x)$ $\rho(x) = F'(x)$	1. $\rho(x) \geq 0$; 2. $P(a \leq \xi < b) = \int_a^b \rho(x) dx$; 3. $\int_{-\infty}^{\infty} \rho(x) dx = 1$; 4. $F(x) = \int_{-\infty}^x \rho(x) dx$.
	ξ	x_1	x_2	...	x_n	...									
P	p_1	p_2	...	p_n	...										
4	Мода ξ $\text{mod } \xi = x(\max P)$	Мода ξ $\text{mod } \xi = x(\max \rho(x))$	Унимодальные распределения имеют единственный максимум, полимодальные – два и более.												
5	Начальные моменты порядка k $m_k = \sum_j x_j^k p_j, \quad j = 1, 2, \dots$	Начальные моменты порядка k $m_k = \int_{-\infty}^{\infty} x^k \rho(x) dx$	1. $M(C) = C, C = \text{const}$; 2. $M(C\xi) = CM(\xi)$; 3. $M(\alpha_1\xi + \dots + \alpha_n\psi) = \alpha_1M(\xi) + \dots + \alpha_nM(\psi),$ $\alpha_1, \dots, \alpha_n - \text{const}$; 4. $M(\xi \cdot \psi) = M(\xi) \cdot M(\psi),$ $\xi, \psi - \text{независимые.}$												
	Математическое ожидание ξ: $M(\xi)$ $M(\xi) = m_1 = \sum_j x_j p_j, \quad j = 1, 2, \dots$ $M(f(\xi)) = \sum_j f(x_j) p_j$	Математическое ожидание ξ: $M(\xi)$ $M(\xi) = m_1 = \int_{-\infty}^{\infty} x \rho(x) dx,$ $M(f(\xi)) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) \rho(x) dx$													
6	Центральные моменты порядка k: μ_k $\mu_k = \sum_j (x_j - M(\xi))^k p_j, \quad j = 1, 2, \dots$	Центральные моменты порядка k: μ_k $\mu_k = \int_{-\infty}^{\infty} (x - M(\xi))^k \rho(x) dx$	$\forall \mu_1 = 0, \mu_2 = D(\xi)$; $\mu_3 = m_3 - 3m_1m_2 + 2m_1^3$; $\mu_4 = m_4 - 4m_1m_3 + 6m_2m_1^2 - 3m_1^4$; $D(C) = 0, C = \text{const}$;												
	Дисперсия ξ: $D(\xi)$ $D(\xi) = \mu_2 = \sum_j (x_j - M(\xi))^2 p_j,$ $j = 1, 2, \dots$	Дисперсия ξ: $D(\xi)$ $D(\xi) = \mu_2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - M(\xi))^2 \rho(x) dx$	$D(\alpha_1\xi_1 + \dots + \alpha_n\xi_n) = \alpha_1^2 D(\xi_1) + \dots + \alpha_n^2 D(\xi_n),$ $\alpha_1, \dots, \alpha_n - \text{const},$ $\xi_i, \xi_j - \text{незав. } (i, j = 1, 2, \dots, n, i \neq j)$ $D(\xi) = M(\xi^2) - (M(\xi))^2$												
7	Характеристическая функция $g_x(t)$ $g_x(t) = M(e^{itx_j}) = \sum_j e^{itx_j} p_j,$ $j = 1, 2, \dots; \quad i^2 = -1$	Характеристическая функция $g_x(t)$ $g_x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} \rho(x) dx$ $i^2 = -1$	$\rho(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-itx} g_x(t) dt$; $g(0) = 1; g(t) \leq 1; g_x^{(k)}(0) = i^k M(\xi^k)$; $M(\xi) = -ig_x'(0) = -i\phi'(0)$; $D(\xi) = -g_x''(0) + (g_x'(0))^2 = -\phi''(0)$; $\psi = a\xi + b,$ $(a, b - \text{const}, y - \text{значения } \psi) \Rightarrow$ $\Rightarrow g_y(t) = g_x(at)e^{ibt},$ $\varphi_y(t) = ibt + \varphi_x(at)$; $\xi, \psi - \text{незав.}, \chi = \xi + \psi \Rightarrow$ $\Rightarrow g_z(t) = g_x(t)g_y(t),$ где $z - \text{значения } \chi.$												
	Кумулянтная функция $\varphi(t)$ $\varphi(t) = \ln g_x(t)$														
8															
9															
10															
11															

Центральная предельная теорема и Закон больших чисел		
Функция распределения $N(a, \sigma^2)$ $F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x \exp\left(-\frac{(t-a)^2}{2\sigma^2}\right) dt$	$F(x) = \int_{-\infty}^x \rho(t) dt \quad \rho(x) = F'(x)$	Плотность распределения $N(a, \sigma^2)$ $\rho(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}\right)$
	Функция Лапласа: $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$; $\Phi(-x) = -\Phi(x)$	
Вероятность попадания X в интервал	Центральная предельная теорема	Распределение Бернулли, Пуассона
$P(\alpha < X < \beta) = \Phi\left(\frac{\beta-a}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{\alpha-a}{\sigma}\right)$ $P(X - a < \varepsilon) = 2\Phi\left(\frac{\varepsilon}{\sigma}\right)$	Теорема Ляпунова Александра Михайловича (1857-1918). Если случайная величина X представляет собой сумму очень большого числа взаимно независимых случайных величин, влияние каждой из которых на всю сумму ничтожно мало, то X имеет распределение, близкое к нормальному (доказана в 1901 г.). Если X_1, X_2, \dots, X_n – независимые случайные величины, имеющие один и тот же закон распределения с конечными математическим ожиданием m и дисперсией σ^2 , то при неограниченном увеличении n закон распределения случайной величины $Y_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - nm}{\sigma\sqrt{n}}$ неограниченно приближается к нормальному. То есть, если $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$; $A_n = \sum_{k=1}^n M[X_k]$; $B_n^2 = \sum_{k=1}^n D[X_k]$, то $F(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{S_n - A_n}{B_n} < x\right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt$	$P_n(m) = C_n^m p^m q^{n-m} \approx$ $\approx \frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} \exp\left(-\frac{(m-np)^2}{2npq}\right) \approx \frac{(np)^m}{m!} e^{-np}.$ $P\left(\left \frac{m}{n} - p\right < \varepsilon\right) \approx 2\Phi\left(\varepsilon \sqrt{\frac{n}{pq}}\right).$ $P(m_1 < m < m_2) \approx$ $\approx \Phi\left(\frac{m_2 - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{m_1 - np}{\sqrt{npq}}\right).$
Закон больших чисел		
Неравенство Чебышева Пафнутия Львовича (1821-1894) $P(X - M[X] \geq \varepsilon) \leq \frac{D[X]}{\varepsilon^2}, \text{ или } P(X - M[X] < \varepsilon) > 1 - \frac{D[X]}{\varepsilon^2}$	Сходимость по вероятности Последовательность $\{X_n\}$ сходится по вероятности к числу a , если для любых чисел $\varepsilon > 0, \delta > 0$ найдется такое число $N(\varepsilon, \delta)$, зависящее от ε и δ , что для всех $n > N$ выполняется неравенство $P(X_n - a < \varepsilon) > 1 - \delta$	
Теорема Чебышева П. Л.	Теорема Бернулли	Теорема Пуассона
Если X_1, X_2, \dots, X_n – последовательность попарно независимых случайных величин с конечными математическими ожиданиями $M[X_1], M[X_2], \dots, M[X_n]$ и дисперсиями $D[X_1], D[X_2], \dots, D[X_n]$, каждая из которых ограничена числом L , то последовательность $Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n X_k}{n}$ сходится по вероятности к среднему арифметическому математических ожиданий $\frac{\sum_{k=1}^n M[X_k]}{n}$.	Пусть производится n независимых испытаний по схеме Бернулли, в каждом из которых может появиться с постоянной вероятностью p некоторое событие A . При неограниченном увеличении числа испытаний n относительная частота p^* появления события A сходится по вероятности к p .	Если производится n независимых испытаний, и вероятность появления события A в k – м испытании p_k , то при возрастании n относительная частота p^* появления события A сходится по вероятности к среднему арифметическому вероятностей p_k .

Некоторые дискретные распределения

(M[X] – математическое ожидание, D[X] – дисперсия, A[X] – коэффициент асимметрии, E[X] – эксцесс, или коэффициент острровершинности)

№	Распределение	Числовые характеристики				
		Название и пояснения	Вероятность	M[X]	D[X]	A[X]
1	Биномиальное распределение. $P(A) = p$; $P(\bar{A}) = q = 1 - p$ m – число появлений события A в серии из n испытаний	$P_n(m) = C_n^m p^m q^{n-m}$, где $C_n^m = \frac{n!}{m!(n-m)!}$	np	npq	$\frac{q-p}{\sqrt{npq}}$	$\frac{1-6pq}{npq}$
2	Распределение Пуассона. $a = np = \lambda t$; $n \geq 10$; $p \leq 0,1$ λ – интенсивность пуассоновского потока, t – время	$P_n(m) = \frac{a^m}{m!} e^{-a}$; $P_t(m) = \frac{(\lambda t)^m}{m!} e^{-\lambda t}$	a	a	$\frac{1}{\sqrt{a}}$	$\frac{1}{a}$
3	Геометрическое распределение. Испытания проводятся до первого появления события A	$P_m = q^{m-1} p$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$?	?
4	Гипергеометрическое распределение. M элементов множества N обладают некоторым свойством. Нужно отобрать n элементов этого множества, среди которых m элементов обладали бы указанным свойством.	$P_m = \frac{C_M^m C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n}$ dhypergeom(m,n,M,N)	$\frac{nM}{N}$	$\frac{nM(N-M)(N-n)}{N^2(N-1)}$?	?
5	Мультимодальное (полимодальное) распределение. X_1 – число проданных единиц товара A , X_2 – число проданных единиц товара B , ..., X_k – число проданных единиц товара K . $X_1 + X_2 + \dots + X_k = n$	$P(X_1, X_2, \dots, X_k) = \frac{n!}{X_1! X_2! \dots X_k!} p_1^{X_1} p_2^{X_2} \dots p_k^{X_k}$?	?	?	?

Вспомогательные формулы для подсчета вероятностей в испытаниях по схеме Бернулли

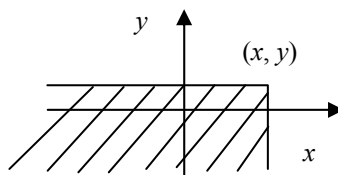
№	Число наступлений события A	Вычисление вероятности
1	Менее m раз	$P_n(0) + P_n(1) + \dots + P_n(m-1)$
2	Более m раз	$P_n(m+1) + P_n(m+2) + \dots + P_n(n)$
3	Не менее m раз	$P_n(m) + P_n(m+1) + \dots + P_n(n)$
4	Не более m раз	$P_n(0) + P_n(1) + \dots + P_n(m)$
5	Между m_1 и m_2 раз	$P_n(m_1) + P_n(m_1+1) + \dots + P_n(m_2)$
6	Производящая функция. $\varphi_n(Z) = \prod_{i=1}^n (q_i + p_i Z) = \sum_{m=0}^n P_n(m) Z^m$ p_i – вероятность появления события A в i -м опыте.	Разложение производящей функции $\varphi_n(Z)$ по степеням Z дает в качестве коэффициентов при Z^m вероятности $P_n(m)$. Например, $\Phi(Z) := (0.1 + 0.9 \cdot Z) \cdot (0.3 + 0.7 \cdot Z) \cdot (0.4 + 0.6 \cdot Z)$ $(0.1 + 0.9 \cdot Z) \cdot (0.3 + 0.7 \cdot Z) \cdot (0.4 + 0.6 \cdot Z) \text{ collect, } Z \rightarrow .378 \cdot Z^3 + .456 \cdot Z^2 + .154 \cdot Z + 1.2 \cdot 10^{-2}$

Некоторые непрерывные распределения

	Название	Плотность распределения	Функция распределения	Матем. ожидание	Дисперсия	Обратная функция для функции распределения	Мода	Медиана
1	Равномерное	$\rho(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in (a,b), \\ 0, & x \notin (a,b) \end{cases}$	$F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq a, \\ \frac{x-a}{b-a}, & a < x \leq b, \\ 1, & x > b \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$			$\eta_{0.5} = \frac{a+b}{2}$
2	Распределение Релея	$\rho(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$	$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$	$\sqrt{\frac{\pi}{2}}\sigma$	$(2 - \frac{\pi}{2})\sigma^2$	$x = \sigma\sqrt{-2\ln(1-y)}$	mod= σ	$\eta_{0.5} -$ -квантиль порядка $\frac{1}{2}$
3	Гамма-распределение (Г – распределение)	$\rho(x) = \begin{cases} \frac{\lambda^\alpha x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0 \end{cases}$ $\alpha > 0, \lambda > 0, \Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$	$F(x) = \begin{cases} \int_0^x \rho(x) dx, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0 \end{cases}$	$\frac{\alpha}{\lambda}$	$\frac{\alpha}{\lambda^2}$		$x(\rho_{\max})$	$\eta_{0.5} -$ -квантиль порядка $\frac{1}{2}$
4	Показательное распределение (Г – распределение при $\alpha = 1$)	$\rho(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, \lambda > 0,$	$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$x = -\frac{1}{\lambda} \ln(1-y)$	$x(\rho_{\max})$	$\eta_{0.5} -$ -квантиль порядка $\frac{1}{2}$
5	Распределение Коши	$\rho(x) = \frac{1}{\pi \cdot b \cdot \left[1 + \frac{(x-a)^2}{b^2} \right]}$	$F(x) = \frac{1}{\pi} \operatorname{arctg} \left(\frac{x-a}{b} \right) + \frac{1}{2}$	-	-	$x = b \cdot \operatorname{tg} \left[\pi \cdot \left(y - \frac{1}{2} \right) \right] + a$	mod= a	Med= a
6	Закон арксинуса	$\rho(x) = \frac{1}{\pi \cdot b \cdot \sqrt{1 - \frac{(x-a)^2}{b^2}}}$	$F(x) = \frac{1}{\pi} \cdot \arcsin \left(\frac{x-a}{b} \right) + \frac{1}{2}$	a	$\frac{b^2}{2}$	$x = b \cdot \sin \left[\pi \cdot \left(y - \frac{1}{2} \right) \right] + a$	mod= a	$\eta_{0.5} = a$
7	Нормальное распределение	$\rho(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}},$	$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(t-a)^2}{2\sigma^2}} dt$	a	σ^2		mod= a	$\eta_{0.5} = a$

Система двух случайных величин (СВ)

Функция распределения

Определение функции распределения	Свойства функции распределения																																									
$F(x, y) = P(X < x, Y < y)$ 	<ul style="list-style-type: none"> • 1. $0 \leq F(x, y) \leq 1$. • 2. $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0$; $\lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0$; $\lim_{x \rightarrow -\infty, y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0$; $\lim_{x \rightarrow +\infty, y \rightarrow +\infty} F(x, y) = 1$. • 3. $\lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y) = F_1(x)$; $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, y) = F_2(y)$. • 4. $F(x, y)$ неубывающая функция по каждому аргументу при фиксированном втором. • 5. $P(x_1 \leq X < x_2, y_1 \leq Y < y_2) = F(x_2, y_2) + F(x_1, y_1) - F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1)$. • 6. $F(x, y) = F_1(x) \cdot F_2(y) \Leftrightarrow X$ и Y независимые СВ. • 7. $F(x, y) = F_1(x) \cdot F(y/x)$; $F(x, y) = F_2(y) \cdot F(x/y)$, где $F(x/y)$, $F(y/x)$ – условные функции распределения. 																																									
Дискретные случайные величины (ДСВ)																																										
<p>Матрица распределения вероятностей системы X, Y</p> <table border="1" style="margin-left: auto; margin-right: auto;"> <tr><td></td><th colspan="4" style="text-align: center;">X</th></tr> <tr><th style="text-align: center;">Y</th><td style="text-align: center;">x_1</td><td style="text-align: center;">x_2</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">x_n</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">y_1</td><td style="text-align: center;">p_{11}</td><td style="text-align: center;">p_{21}</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">p_{n1}</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">y_2</td><td style="text-align: center;">p_{12}</td><td style="text-align: center;">p_{22}</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">p_{n2}</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">...</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">y_m</td><td style="text-align: center;">p_{1m}</td><td style="text-align: center;">p_{2m}</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">p_{nm}</td></tr> </table> <p>$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m p_{ij} = 1$</p> <p>$i$ – номер столбца, j – номер строки</p>		X				Y	x_1	x_2	...	x_n	y_1	p_{11}	p_{21}	...	p_{n1}	y_2	p_{12}	p_{22}	...	p_{n2}	y_m	p_{1m}	p_{2m}	...	p_{nm}	<p>Матрица распределения вероятностей Y</p> <table border="1" style="margin-left: auto; margin-right: auto;"> <tr><th style="text-align: center;">Y</th><td style="text-align: center;">y_1</td><td style="text-align: center;">y_2</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">y_m</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">p_i</td><td style="text-align: center;">p_1</td><td style="text-align: center;">p_2</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">p_m</td></tr> </table> <p>p_j – сумма вероятностей j-й строки матрицы распределения вероятностей системы X, Y</p>	Y	y_1	y_2	...	y_m	p_i	p_1	p_2	...	p_m	
	X																																									
Y	x_1	x_2	...	x_n																																						
y_1	p_{11}	p_{21}	...	p_{n1}																																						
y_2	p_{12}	p_{22}	...	p_{n2}																																						
...																																						
y_m	p_{1m}	p_{2m}	...	p_{nm}																																						
Y	y_1	y_2	...	y_m																																						
p_i	p_1	p_2	...	p_m																																						
<p>Матрица распределения вероятностей X</p> <table border="1" style="margin-left: auto; margin-right: auto;"> <tr><th style="text-align: center;">X</th><td style="text-align: center;">x_1</td><td style="text-align: center;">x_2</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">x_n</td></tr> <tr><td style="text-align: center;">p_i</td><td style="text-align: center;">p_1</td><td style="text-align: center;">p_2</td><td style="text-align: center;">...</td><td style="text-align: center;">p_n</td></tr> </table> <p>p_i – сумма вероятностей i-го столбца матрицы распределения вероятностей системы X, Y.</p>	X	x_1	x_2	...	x_n	p_i	p_1	p_2	...	p_n	<p style="text-align: center;">Условные вероятности</p> $P(Y = y_j / X = x_i) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(X = x_i)} = \frac{p_{ij}}{p_i}$ $P(X = x_i / Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_j}$																															
X	x_1	x_2	...	x_n																																						
p_i	p_1	p_2	...	p_n																																						
Математическое ожидание функции двух случайных аргументов																																										
$Z = \varphi(X, Y) \Rightarrow M[Z] = \sum_{i,j} \varphi(x_i, y_j) p_{ij}$																																										
Непрерывные случайные величины (НСВ)																																										
	<p>Плотность распределения вероятностей системы X, Y</p> $\rho(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$																																									
	<p>Свойства плотности распределения вероятностей системы X, Y</p> <ul style="list-style-type: none"> • 1. $\rho(x, y) \geq 0$. • 2. Если $\rho(x, y)$ непрерывна, то $P(x \leq X < x + \Delta x, y \leq Y < y + \Delta y) = \rho(\xi, \eta) \Delta x \Delta y$, где $\xi \in \Delta x, \eta \in \Delta y$. • 3. Если $\rho(x, y)$ непрерывна в D, то $P[(x, y) \in D] = \iint_D \rho(x, y) dx dy$. • 4. $F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y \rho(x, y) dx dy$. • 5. $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x, y) dx dy = 1$. • 6. $F_1(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x, y) dy$; • 7. $F_2(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x, y) dx$; • 8. $\rho_1(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x, y) dy$; $\rho_2(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho(x, y) dx$. • 9. X и Y независимы $\Leftrightarrow \rho(x, y) = \rho_1(x) \rho_2(y)$. • 10. Условные плотности распределения $\rho(x/y) = \frac{\rho(x, y)}{\rho_2(y)}$; $\rho(y/x) = \frac{\rho(x, y)}{\rho_1(x)}$. <p>Для зависимых X и Y: $\rho(x, y) = \rho_1(x) \rho(y/x)$; $\rho(x, y) = \rho_2(y) \rho(x/y)$.</p> <p>• 10. $Z = \varphi(X, Y) \Rightarrow F(z) = P(Z < z) = P(\varphi(x, y) < z) = \iint_D \rho(x, y) dx dy \Leftrightarrow \rho(z) = F'(z)$, где $D = \{(x, y) : \varphi(x, y) < z\}$</p>																																									
Математическое ожидание функции двух случайных аргументов																																										
$Z = \varphi(X, Y) \Rightarrow M[Z] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x, y) \rho(x, y) dx dy$																																										

Характеристики связи двух случайных величин (СВ)

Дискретные случайные величины (ДСВ)	Непрерывные случайные величины (НСВ)
Регрессия (условные математические ожидания)	
Функция регрессии X на Y: $M[X/Y = y_j] = \sum_{i=1}^n x_i \frac{p_{ij}}{p_j};$ Функция регрессии Y на X: $M[Y/X = x_i] = \sum_{j=1}^m y_j \frac{p_{ij}}{p_i}$	Функция регрессии X на Y: $M[X/Y = y] = \psi(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \rho(x/y) dx$ Функция регрессии Y на X: $M[Y/X = x] = \varphi(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y \rho(y/x) dy$
Условные дисперсии (характеризуют степень отклонения экспериментальных точек от кривых регрессии)	
$D[X/Y = y_j] = \sum_{i=1}^n (x_i - M[X/Y = y_j])^2 p_{ij};$ $D[Y/X = x_i] = \sum_{j=1}^m (y_j - M[Y/X = x_i])^2 p_{ij}$	$D[X/Y = y] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - M[X/Y = y])^2 \rho(x/y) dx;$ $D[Y/X = x] = \int_{-\infty}^{+\infty} (y - M[Y/X = x])^2 \rho(y/x) dy$
Ковариация случайных величин X и Y: $\text{cov}(X, Y) = M[(X - m_x)(Y - m_y)] = M[X \cdot Y] - m_x m_y$ Необходимое условие независимости X и Y: X и Y независимы $\Rightarrow \text{cov}(X, Y) = 0 \Leftrightarrow \text{cov}(X, Y) \neq 0 \Rightarrow X$ и Y зависимые СВ. Обратное утверждение неверно (за исключением нормального распределения): $\text{cov}(X, Y) = 0 \Rightarrow \begin{cases} X \text{ и } Y \text{ могут быть зависимыми СВ,} \\ X \text{ и } Y \text{ могут быть независимыми СВ} \end{cases}$	
$\text{cov}(X, Y) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - m_x)(y_j - m_y) p_{ij} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j p_{ij} - m_x m_y$	$\text{cov}(X, Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m_x)(y - m_y) \rho(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy \rho(x, y) dx dy - m_x m_y$
Коэффициент корреляции (мера линейной зависимости СВ) и прямые среднеквадратической регрессии:	
$r_{xy} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D_x} \sqrt{D_y}} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_x \sigma_y}$	$\begin{cases} y - m_y = r_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (x - m_x) \text{ прямая регрессии Y на X,} & (r_{xy} = 0 \Rightarrow X \text{ и } Y \text{ называют некоррелированными}) \\ x - m_x = r_{xy} \frac{\sigma_x}{\sigma_y} (y - m_y) \text{ прямая регрессии X на Y.} & (r_{xy} \neq 0 \Rightarrow X \text{ и } Y \text{ называют коррелированными}) \end{cases}$
Свойства математического ожидания	
Теорема 1. Если случайные величины X и Y имеют конечные математические ожидания, то $M[\alpha X + \beta Y] = \alpha M[X] + \beta M[Y]$, где α и β константы. Теорема 2. Если случайные величины X и Y имеют конечные математические ожидания, то $M[X \cdot Y] = M[X] \cdot M[Y] + \text{cov}(X, Y)$	
Свойства дисперсии	
Теорема 3. Если случайные величины X и Y имеют конечные дисперсии, то $D[\alpha X + \beta Y] = \alpha^2 D[X] + \beta^2 D[Y] + 2\alpha\beta \text{cov}(X, Y)$, где α и β константы.	
Свойства коэффициента корреляции	
Теорема 4. Если случайные величины X и Y имеют конечные дисперсии, то $-1 \leq r_{xy} \leq 1$.	
Теорема 5. Если случайные величины X и Y связаны линейной зависимостью $Y = aX + b$, где a и b константы, то $r_{xy} = \begin{cases} 1, \text{ если } a > 0, \\ -1, \text{ если } a < 0. \end{cases}$	

Интервальная оценка числовых характеристик

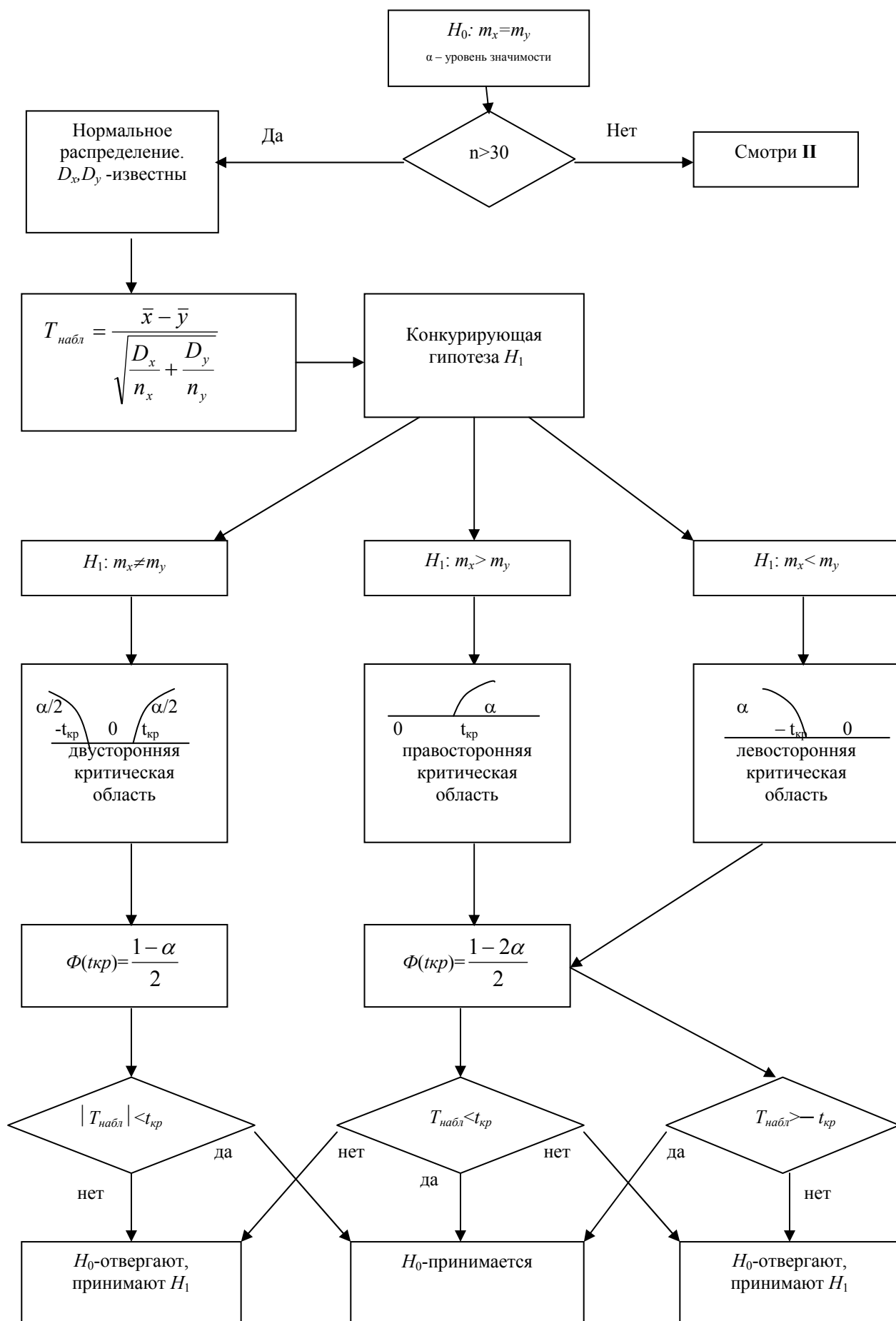
	Оцениваемый параметр	Статистика	Плотность распределения	Интегральное уравнение	Решение интегрального уравнения	Доверительный интервал
1	Математическое ожидание a (дисперсия σ^2 известна)	$G(X, a) = \frac{\bar{x} - a}{\sigma} \sqrt{n},$ $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$	Стандартное нормальное $N(0, 1)$ $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$	$\Phi(t_\gamma) = \int_0^{t_\gamma} \rho(t) dt = \frac{\gamma}{2}$	Таблица значений функции Лапласа $t_\gamma = \frac{\varepsilon \sqrt{n}}{\sigma}$ γ – доверительная вероятность 2ε – длина доверительного интервала	$\left(\bar{x} - \frac{\sigma_\gamma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + \frac{\sigma_\gamma}{\sqrt{n}} \right)$
2	Математическое ожидание a (дисперсия σ^2 неизвестна)	$G(X, a) = \frac{\bar{x} - a}{\tilde{S}} \sqrt{n},$ $\tilde{S}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$	Распределение Стьюдента с $k=n-1$ степенями свободы $S(t, n) = B_n \left(1 + \frac{t^2}{n-1}\right)^{-\frac{n}{2}},$ $B_n = \frac{\Gamma(\frac{n}{2})}{\sqrt{\pi(n-1)} \Gamma(\frac{n-1}{2})}$ $\Gamma(x) = \int_0^\infty e^{-t} t^{x-1} dt$	$\int_0^{t_\gamma} S(t, n) dt = \frac{\gamma}{2}$	Таблица квантилей распределения Стьюдента $t_\gamma(n, \gamma) = \frac{\varepsilon \sqrt{n}}{\tilde{S}}$	$\left(\bar{x} - \frac{\tilde{S} t_\gamma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + \frac{\tilde{S} t_\gamma}{\sqrt{n}} \right)$
3	Дисперсия σ^2	$G(X, \sigma^2) = \frac{n-1}{\sigma^2} \tilde{S}^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$ <p>с $k = n-1$ степенями свободы</p>	Распределение χ^2 -квадрат $P_k(x) = \frac{x^{\frac{k-2}{2}} e^{-\frac{x}{2}}}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma(\frac{k}{2})}$ <p>с k степенями свободы</p>	$q = \frac{1-\gamma}{2}$ $\int_{\frac{\sqrt{n-1}}{1-q}}^{\frac{\sqrt{n-1}}{1+q}} P_k(x) dx = \gamma$	$k = n-1 \left. \vphantom{\begin{matrix} k \\ q \end{matrix}} \right\} x_2^2(\gamma)$ $q = \frac{1-\gamma}{2}$ $k = n-1 \left. \vphantom{\begin{matrix} k \\ 1-q \end{matrix}} \right\} x_1^2(\gamma)$ $1-q$	$\left(\frac{(n-1)\tilde{S}^2}{x_2^2(\gamma)}; \frac{(n-1)\tilde{S}^2}{x_1^2(\gamma)} \right)$ $\left(\frac{\sqrt{n-1}}{x_2(\gamma)} \tilde{S}; \frac{\sqrt{n-1}}{x_1(\gamma)} \tilde{S} \right)$
					$x_2^2(\gamma) = \frac{n-1}{\max^2(0; 1-q_\gamma)}$ $x_1^2(\gamma) = \frac{n-1}{(1+q_\gamma)^2}$	$\max^2(0; 1-q_\gamma) \tilde{S}^2 < \sigma^2 < (1+q_\gamma)^2 \tilde{S}^2$

Гипотеза проверки однородности двух выборок	Критерий Смирнова		Критерий Вилкоксона ($n_1 \leq n_2$)			
	n, m – объёмы выборок	Эмпирические функции распределения: $F_{1,n}$ и $F_{2,m}$	Расположить выборки в виде одного вариационного ряда (n_1 – объём первой выборки, n_2 – объём второй выборки); $\omega_{набл.}$ – сумма порядковых номеров первой выборки в образованном вариационном ряду			
	Статистика критерия	$D_{nm} = \max_{-\infty < x < \infty} F_{1,n}(x) - F_{2,m}(x) $	Альтернативные гипотезы	Основная гипотеза $H_0 : F_1(x) = F_2(x)$		Кр. Вилкоксона
	Наблюдаемое значение критерия $\lambda_{набл.}$	$\lambda_{набл.} = \sqrt{\frac{nm}{n+m}} D_{nm}$	$H_1 : F_1(x) \neq F_2(x)$ – двусторонняя критическая область	$n_1 \leq n_2 \leq 25$	$n_1 > 25 \cup n_2 > 25$	
	Критическая точка $\lambda_{кр.}$ распределения Колмогорова $K(\lambda)$, α – уровень значимости	$P(\sqrt{\frac{nm}{n+m}} D_{nm} < \lambda_{кр.}) = K(\lambda_{кр.}) = 1 + 2 \sum_{j=1}^{\infty} (-1)^j e^{-2j^2 \lambda_{кр.}^2} = 1 - \alpha$	$H_1 : F_1(x) > F_2(x)$ – левосторонняя критическая область	$\omega_{н.кр.м.} (Q = \frac{\alpha}{2}, n_1, n_2)$ – из таблицы критических точек критерия Вилкоксона $\sigma_{в.кр.м.} = (n_1 + n_2 + 1)n_1 - \omega_{н.кр.м.}$	$\omega_{н.кр.м.} = \left[\frac{(n_1 + n_2 + 1)n_1 - 1}{2} - z_{кр.} \sqrt{\frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 1)}{12}} \right]$ $\Phi(z_{кр.}) = \frac{1 - \alpha}{2}$ – функция Лапласа; $\omega_{в.кр.м.} = (n_1 + n_2 + 1)n_1 - \omega_{н.кр.м.}$	H_0 принимают, если $\omega_{набл.} < \omega_{в.кр.т.}$
Гипотезы Смирнова $H_0 : F_1(x) = F_2(x)$ $H_1 : F_1(x) \neq F_2(x)$	$\lambda_{набл.} < \lambda_{кр.}$ – H_0 принимают $\lambda_{набл.} \geq \lambda_{кр.}$ – H_0 отвергают	$H_1 : F_1(x) < F_2(x)$ – правосторонняя критическая область	$\omega_{н.кр.м.} (Q = \alpha, n_1, n_2)$ – из таблицы критических точек критерия Вилкоксона $\sigma_{в.кр.м.} = (n_1 + n_2 + 1)n_1 - \omega_{н.кр.м.}$	$\omega_{н.кр.м.} = \left[\frac{(n_1 + n_2 + 1)n_1 - 1}{2} - z_{кр.} \sqrt{\frac{n_1 n_2 (n_1 + n_2 + 1)}{12}} \right]$ $\Phi(z_{кр.}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$ – функция Лапласа; $\omega_{в.кр.м.} = (n_1 + n_2 + 1)n_1 - \omega_{н.кр.м.}$	H_0 принимают, если $\omega_{набл.} > \omega_{в.кр.т.}$	
Гипотеза о независимости 2-х признаков	Критерий Кендалла		Критерий Спирмена			
	A 1 2 ... n B y_1 y_2 ... y_n	R_k – число рангов, больших y_k	A R_1 R_2 ... R_n B S_1 S_2 ... S_n	R, S – ранги выборки по признакам A и B	A 1 2 ... n B T_1 T_2 ... T_n	T – ранги выборки по признаку B
	Статистика критерия	$R = R_1 + R_2 + \dots + R_{n-1}$	Статистика критерия	$DR_i = R_i - \bar{R}; DS_i = S_i - \bar{S}$	Статистика критерия	$d_i = i - T_i$
	Выборочный коэфф. ранговой корреляции Кендалла τ_b	$\tau_b = \frac{4R}{n(n-1)} - 1$	Выборочный коэфф. ранговой корреляции Спирмена $r_b T_{набл.} = r_s \sqrt{\frac{n-2}{1-r_s^2}}$	$r_s = \frac{\sum_{i=1}^n DR_i DS_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n DR_i^2 \sum_{i=1}^n DS_i^2}}$	Выборочный коэфф. ранговой корреляции Спирмена ρ_b	$\rho_b = 1 - \frac{6}{n(n^2-1)} \sum_{i=1}^n d_i^2$
	Критическая точка $T_{кр}$	$T_{кр} = z_{кр} \sqrt{\frac{2(2n+5)}{9n(n-1)}}$ $\Phi(z_{кр}) = \frac{1-\alpha}{2}$	Критическая точка $t_{кр}(\alpha, n-2)$	$t_{кр}(\alpha, n-2)$ – из таблицы распределения Стьюдента (двусторонняя критическая область)	Критическая точка $T_{кр} = t_{кр}(\alpha, n-2) \sqrt{\frac{1-\rho_b^2}{n-2}}$	$t_{кр}(\alpha, n-2)$ – из таблицы распределения Стьюдента (двусторонняя критическая область)
Гипотезы Кендалла $H_0 : \tau_b = 0;$ $H_1 : \tau_b \neq 0$	$ \tau_b < T_{кр}$ – H_0 принимают, связь признаков незначимая	Гипотезы Спирмена $H_0 : r_s = 0;$ $H_1 : r_s \neq 0$	$ T_{набл.} < t_{кр}$ – H_0 принимают, связь признаков незначимая	Гипотезы Спирмена $H_0 : \rho_b = 0;$ $H_1 : \rho_b \neq 0$	$ \rho_b < T_{кр}$ – H_0 принимают, связь признаков незначимая	

Сравнение двух средних генеральных совокупностей. (независимые выборки)

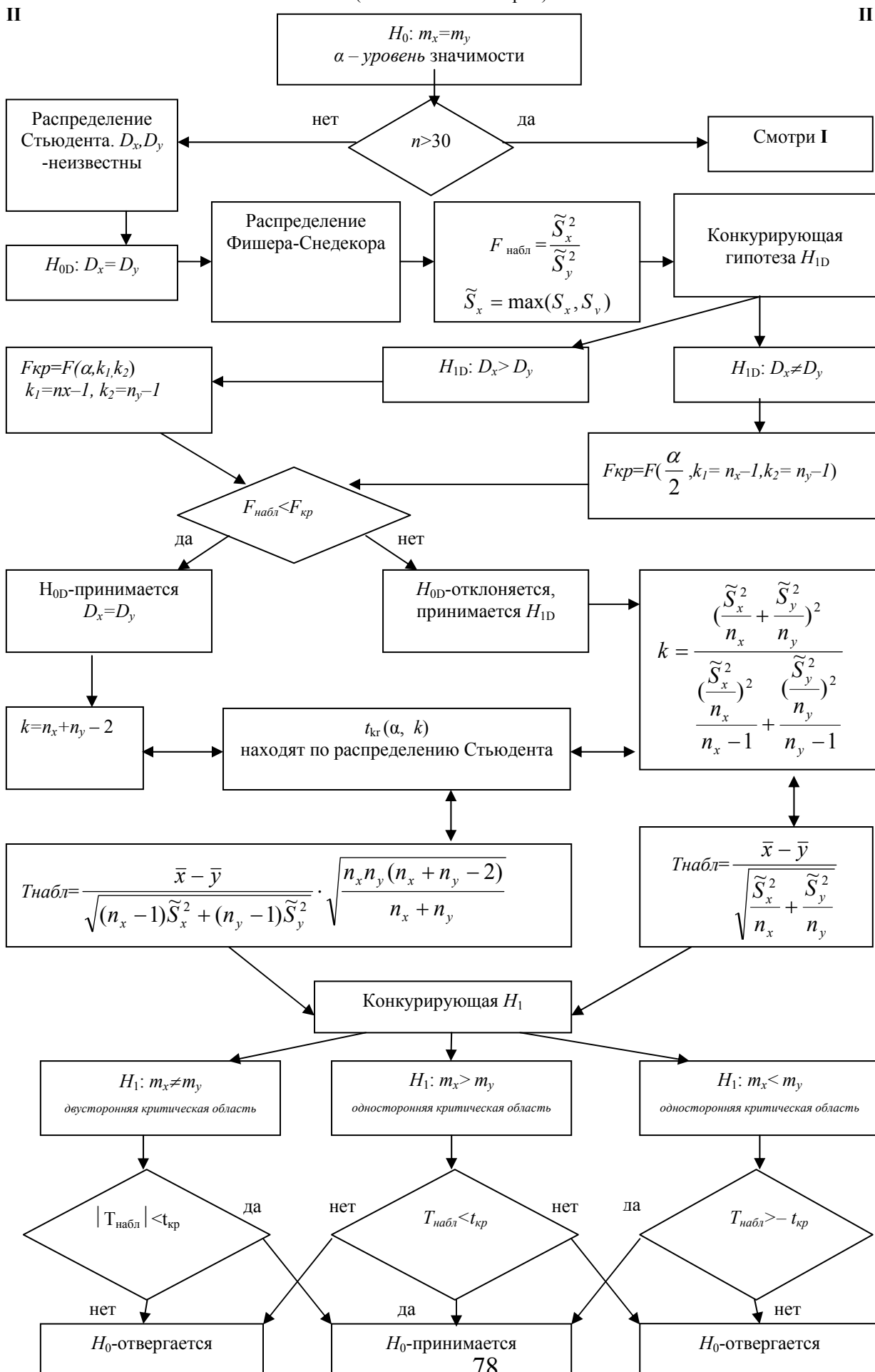
I

I



Сравнение двух средних генеральных совокупностей.

(независимые выборки)



Проверка гипотезы о равенстве вероятностей событий в испытаниях по схеме Бернулли

Нулевая гипотеза $H_0 : p_1 = p_2$; $w_1 = \frac{m_1}{n_1}$; $w_2 = \frac{m_2}{n_2}$; $w = \frac{m_1 + m_2}{n_1 + n_2}$;

$$w_1 \rightarrow N\left(p_1; \frac{p_1 q_1}{n_1}\right) \quad w_2 \rightarrow N\left(p_2; \frac{p_2 q_2}{n_2}\right) \quad (n_1, n_2 \geq 100)$$

Очевидно, что если испытания независимы в пределах каждой выборки и между выборками, то величины m_1 и m_2 независимы, тогда w_1 и w_2 также независимы. Поэтому

$$w_1 - w_2 \rightarrow N\left(p_1 - p_2; \frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}\right) \Rightarrow \frac{(w_1 - w_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1 q_1}{n_1} + \frac{p_2 q_2}{n_2}}} \rightarrow N(0; 1)$$

Следовательно, проверка нулевой гипотезы осуществляется при помощи критерия

$$w_1 = \frac{m_1}{n_1}; \quad w_2 = \frac{m_2}{n_2}; \quad w = \frac{m_1 + m_2}{n_1 + n_2}; \quad u_{\text{набл.}} = \frac{w_1 - w_2}{\sqrt{w(1-w)\left(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}\right)}}$$

	Альтернативная гипотеза	Критические точки	Правило принятия решения: H_0 отклоняется, если
а	$H_1 : p_1 \neq p_2$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - \alpha}{2}$	$ u_{\text{набл}} \geq u_{\text{крит}}^{\text{двустор}}; \frac{\alpha}{2}$
б	$H_1 : p_1 > p_2$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$	$u_{\text{набл}} \geq u_{\text{крит}}^{\text{правостор}}; \alpha$
в	$H_1 : p_1 < p_2$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$	$u_{\text{набл}} \leq -u_{\text{крит}}^{\text{левостор}}; \alpha$

Следствие. Проверка гипотезы о численном значении вероятности события в испытаниях по схеме Бернулли

Нулевая гипотеза $H_0 : p = p_0$

$$w = \frac{m}{n}; \quad u_{\text{набл.}} = \frac{w - p_0}{\sqrt{p_0(1-p_0)\frac{1}{n}}}$$

	Альтернативная гипотеза	Критические точки	Правило принятия решения: H_0 отклоняется, если
а	$H_1 : p_1 \neq p_0$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - \alpha}{2}$	$ u_{\text{набл}} \geq u_{\text{крит}}^{\text{двустор}}; \frac{\alpha}{2}$
б	$H_1 : p_1 > p_0$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$	$u_{\text{набл}} \geq u_{\text{крит}}^{\text{правостор}}; \alpha$
в	$H_1 : p_1 < p_0$	$\Phi(u_{\text{крит}}) = \frac{1 - 2\alpha}{2}$	$u_{\text{набл}} \leq -u_{\text{крит}}^{\text{левостор}}; \alpha$