

## 0.1 Getting started

Полезные ссылки - Python

<https://habr.com/ru/sandbox/80371/>

<https://pythonworld.ru/samouchitel-python>

<https://pythonworld.ru/uploads/pythonworldru.pdf>

<https://jennyay.net/Matplotlib/Matplotlib>

Полезные ссылки - R

<https://www.statmethods.net/>

<http://www.inp.nsk.su/baldin/DataAnalysis/R/R-01-intro.pdf>

<https://stepik.org/course/497/promo>

<https://stepik.org/course/129/promo>

## 0.2 Теория вероятностей

### 0.2.1 Центральная предельная теорема

**1.1.** Независимые с.в.  $\xi_i \sim \exp(1)$ ,  $S_n = \sum_{i=1}^n \xi_i$ . Построить графики плотностей  $S_n$ ,  $n = 1, 2, \dots, 10$ . Изобразить на одном графике плотность централизованной и нормированной с.в.  $S_n$  и плотность  $N(0, 1)$  для  $n = 1, 2, \dots, 20$ . Также изобразить графики ф.р.

**1.2.** С. в.  $\xi_i$  независимы и имеют плотность  $(e^{-(x-1)}\mathbb{I}\{x > 1\} + e^{-x}\mathbb{I}\{x > 0\})/2$ ,  $S_n = \sum_{i=1}^n \xi_i$ . Найти формулу для плотности распределения с.в.  $S_n$ . 1) Построить графики плотности для  $n = 1, 2, \dots, 10$  на одном графике.

2) Построить графики плотности централизованной и нормированной суммы и стандартного нормального распределения (2 плотности на одном графике) для  $n = 1, 2, \dots, 10$ .

**1.3.** Распределение случайной величины  $\xi$  является смесью двух нормальных распределений:  $\mathcal{N}(a, b)$  с весом  $1/3$  и  $\mathcal{N}(c, d)$  с весом  $2/3$ . Найти формулу для плотности распределения суммы  $n$  независимых реализаций случайной величины  $\xi$ .

1) Построить графики плотности для  $n = 1, 2, \dots, 10$ . По графикам найти числа локальных максимумов плотности для каждого из 10 значений  $n$ . Параметры  $a, b, c, d$  выбрать так, чтобы плотность  $\xi$  имела два выраженных локальных максимума.

2) Построить графики плотности централизованной и нормированной суммы и стандартного нормального распределения (2 плотности на одном графике) для  $n = 1, 2, \dots, 10$ .

### 0.2.2 Байесовские оценки

**2.1.**  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bern}(\theta)$ ,  $\theta \sim R[0, 1]$ . Построить график апостериорной плотности  $\theta$  а) для выборок размера  $n = 5, 10, 20, 50, 100$  (можно  $n = 10, 20, \dots, 100$ ), б) для значения  $\sum_{i=1}^n X_i = 9n/10, 99n/100$ .

**2.2.** Сделать то же, что в 2.1 для  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bern}(\theta)$ ,  $\theta \sim \text{Beta}(a, b)$ .

**2.3.**  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bern}(\theta)$ . Сравнить отклонения оценок  $\hat{\theta}_1 = \bar{X}$  и  $\hat{\theta}_2 = \bar{X} + (\frac{1}{2} - \bar{X}) / (1 + \sqrt{n})$  от  $\theta$ : генерировать 100 выборок и оценить вероятность того, что  $\hat{\theta}_2$  ближе к  $\theta$ , чем  $\hat{\theta}_1$  (при разных значениях  $\theta$ .)

### 0.2.3 Оценки метода моментов, оценки максимального правдоподобия.

**3.1.** В партии пушек с некоторой вероятностью появляется пушка с браком. В файле Sample1.txt записаны точки падения снаряда при стрельбе одиночной качественной пушки по точке 0. В файле Sample2.txt — точки падения снаряда при стрельбе одиночной бракованной пушки. В Sample3.txt — итоги стрельбы батареи из большого числа различных пушек. Оценить вероятность брака.

Ссылка на файлы

<https://yadi.sk/d/bMIsG3mLrTJlKA>

<https://yadi.sk/d/Sdtf7w8AguCBIw>

<https://yadi.sk/d/zkhA5XfCbxAWRw>

**3.2.**  $X_i \sim p(x) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{1+(x-\theta)^2}$ . Построить ОМП по выборке размера  $n = 5, 10, 20, 50, 100$ . Для каждого  $n$  генерировать  $k = 500$  выборок  $X_1, \dots, n$ , для каждой найти значение ОМП и MED, найти выборочное среднее и выборочную дисперсию ОМП и MED, сравнить.

**3.3.** Распределение случайной величины  $\xi$  является смесью двух нормальных распределений:  $\mathcal{N}(a, b)$  с весом  $p$  и  $\mathcal{N}(c, d)$  с весом  $1 - p$ . Построить график функции правдоподобия как функции параметра  $d$  при фиксированных  $p, b, c$  и  $a = X_1$ . (Сначала сгенерировать выборку для фиксированных  $a, b, c, d, p$ , затем подставлять в функцию правдоподобия  $a = X_1$  и разные значения  $b, c, p$ .) Построить также график  $L(b, d, L(b, d, L(p, d), L(c, d)$ .

### 0.2.4 Доверительные интервалы

**4.1.**  $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bern}(\theta)$ . Построить 2 асимптотических доверительных интервала с помощью  $\bar{X}$ , сравнить их средние длины (генерировать 1000 выборок, по каждой строить оба интервала, посчитать и показать средние длины) для  $\theta = 0.1, 0.4, 0.5, 0.9$  и  $n = 20, 50, 100$ .

**4.2.**  $X_1, \dots, X_n \sim \mathcal{N}(\theta, \theta_2)$ ,  $\theta > 0$ . Построить 3 точных доверительных интервала (центральная функция,  $S^2$ ,  $(\bar{X}, S^2)$ ). Сравнить их средние длины для  $\theta = 1, 10, 100$  и  $n = 5, 20, 50, 100$ .

**4.3.**  $X_1, \dots, X_n \sim R[\theta_1, \theta_2]$ . Построить доверительное множество для  $(\theta_1, \theta_2)$  с помощью  $X_{(1)}, X_{(n)}$ , изобразить для разных  $(\theta_1, \theta_2)$ .

### 0.2.5 Критерии

**5.1.** Критерий Колмогорова.

<https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.stats.kstest.html>

<https://docs.scipy.org/doc/scipy-0.14.0/reference/generated/scipy.stats.kstest.html>  $Y_{ij} \sim R[0, 1]$ ,  $i = 1, \dots, k$ ,  $j = 1, \dots$  независимы.

$X_j = \sum_{i=1}^k Y_{ij}$ ,  $j = 1, \dots, n$ ,  $F(x)$  — функция распределения с.в.  $(X_1 - MX_1) / \sqrt{DX_1}$ .

Гипотеза  $H_0 : F(x) = \Phi(x) \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Проверить  $H_0$  с помощью критерия Колмогорова, нарисовать график  $p$ -value для  $k = 1, 2, 10$ ;  $n = 10, 50, 200$ .

Алгоритм действий.

1) Генерировать  $Y_1, \dots, Y_k \sim R[0, 1]$ , вычислить  $X_1$ . Повторить  $n$  раз.

- 2) К выборке  $X_1, \dots, X_n$  применить `scipy.stats.kstest` и вычислить  $p$  – *value*.
- 3) Повторить 1)-2)  $m$  раз ( $m=100,500$ ), получится массив  $p_1, \dots, p_m$ . Упорядочить их и построить график (эмпирическую функцию распределения) этих  $p$ -value. (по  $x$  – упорядоченные  $p_j$ , по  $y$  – `makelist(j/m,j,1,m)`).
- 4) Проанализировать графики при разных  $k, n, m$ .

### 5.2. Критерий Андерсона–Дарлинга.

<https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.stats.anderson.html>

$Y_{ij} \sim R[0, 1]$ ,  $i = 1, \dots, k$ ,  $j = 1, \dots, n$  независимы.  $X_j = \sum_{i=1}^k Y_{ij}$ ,  $j = 1, \dots, n$ ,  $F(x)$  – функция распределения с.в.  $(X_1 - MX_1)/\sqrt{DX_1}$  Гипотеза  $H_0 : F(x) = \Phi(x) \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Проверить  $H_0$  с помощью критерия Андерсона–Дарлинга и сравнить с его с критерием Колмогорова, нарисовать график  $p$ -value для  $k = 1, 2, 10$ ;  $n = 10, 50, 200$ .

Алгоритм действий.

- 1) Генерировать  $Y_1, \dots, Y_k \sim R[0, 1]$ , вычислить  $X_1$ . Повторить  $n$  раз.
- 2) К выборке  $X_1, \dots, X_n$  применить `scipy.stats.anderson` и вычислить  $p$  – *value*.
- 3) Повторить 1)-2)  $m$  раз ( $m=100,500$ ), получится массив  $p_1, \dots, p_m$ . Упорядочить их и построить график (эмпирическую функцию распределения) этих  $p$ -value. ( $x$  – упорядоченные  $p_j$ ,  $y$  : `makelist(j/m,j,1,m)`).
- 4) Проанализировать графики при разных  $k, n, m$ .
- 5) Построить при разных  $k, n, m$  на одном графике эмпирическую функцию распределения  $p$ -value для критериев Колмогорова и Андерсона–Дарлинга, сравнить.

**5.3.**  $X_1, \dots, X_n \sim Poiss(\theta)$ . Построить РНМ критерий для проверки  $H_0 : \theta = \theta_0$  против  $H_1 : \theta > \theta_0$ . Найти мощность критерия. Построить графики  $c_\alpha(\theta)$ ,  $\gamma(\theta)$ ,  $\beta(\theta)$  для  $\alpha = 0.01, 0.05$ . Построить графики  $p(\alpha)$ ,  $\beta(\alpha)$ .

**5.4.** С помощью критерия хи-квадрат проверить гипотезу о равномерном распределении цифр числа  $\pi$ . Построить гистограмму частот появления цифр.