



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования
«Московский государственный технический университет
имени Н. Э. Баумана
(национальный исследовательский университет)»
(МГТУ им. Н. Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ ИУ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА ИУ-7 «Программное обеспечение эвм и информационные технологии»

ОТЧЕТ

По лабораторной работе №1

«Исследование функций и плотностей распределения случайных
величин»

По курсу «Моделирование»

Студент

Группа

Преподаватель

Т. А. Казаева

ИУ7-76Б

И. В. Рудаков

2022 г.

1. ЗАДАНИЕ

Исследовать функцию и плотность распределения:

- равномерного;
- нормального.

Разработать программу для построения графиков этих распределений. Реализовать графический интерфейс, позволяющий задавать параметры для построения графиков.

2. МАТЕМАТИЧЕСКАЯ ФОРМАЛИЗАЦИЯ

2.1 НЕПРЕРЫВНОЕ РАВНОМЕРНОЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЕ

Говорят, что случайная величина X имеет непрерывное равномерное распределение на отрезке $[a, b]$, если её функция плотности имеет вид (2.1):

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b] \\ 0, & x \notin [a, b] \end{cases}. \quad (2.1)$$

Обозначается: $X \sim U[a, b]$.

Функция распределения равномерной случайной величины $X \sim U[a, b]$ (2.2):

$$F_X(x) \equiv \mathbb{P}(X \leq x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b \\ 1, & x \geq b \end{cases}. \quad (2.2)$$

2.2 НОРМАЛЬНОЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЕ

Говорят, что случайная величина X имеет нормальное распределение с параметрами μ и σ^2 ($\sigma^2 > 0$), если её функция плотности имеет вид (2.3):

$$f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, x \in \mathbb{R} \quad (2.3)$$

Обозначается: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.

Функция распределения нормальной случайной величины $X \sim N(\mu, \sigma^2)$:

$$\frac{1}{2} \left[1 + \operatorname{erf} \left(\frac{x-\mu}{\sigma\sqrt{2}} \right) \right], \quad (2.4)$$

где

$$\operatorname{erf}(x) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} \int_0^x e^{-t^2} dt. \quad (2.5)$$

3. РЕЗУЛЬТАТ

На рисунке 3.1 представлен графический интерфейс приложения.

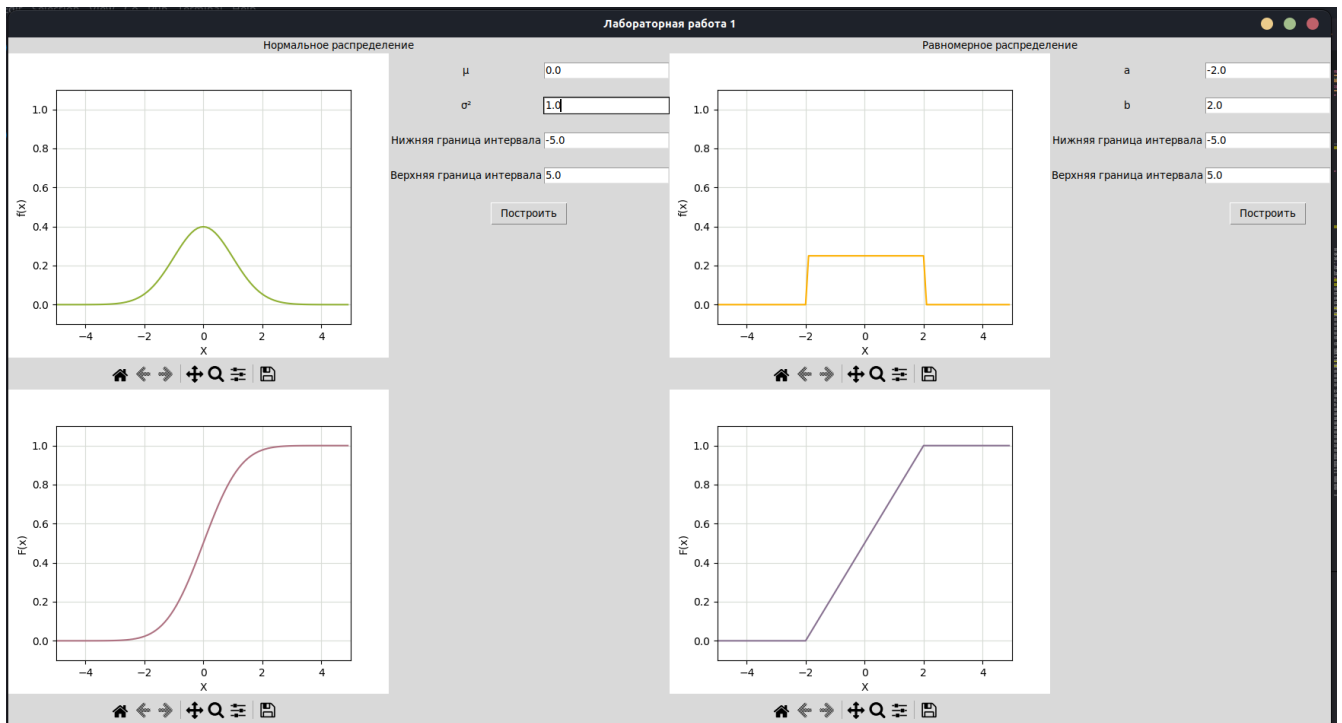


Рис. 3.1: Графический интерфейс приложения

Если пользователь ввёл некорректные данные, он увидит предупреждение с ошибкой и названием поля с некорректными данными (рисунок 3.2).

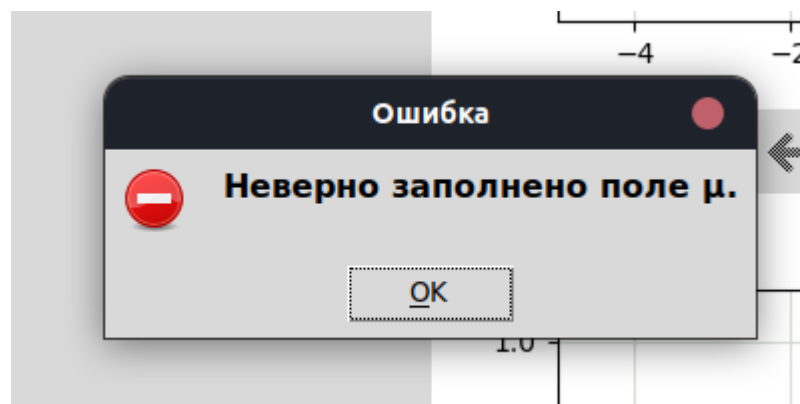
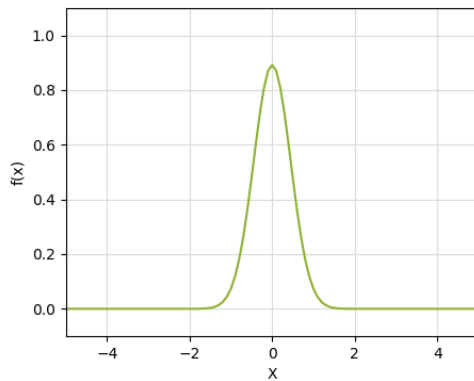


Рис. 3.2: Графический интерфейс приложения

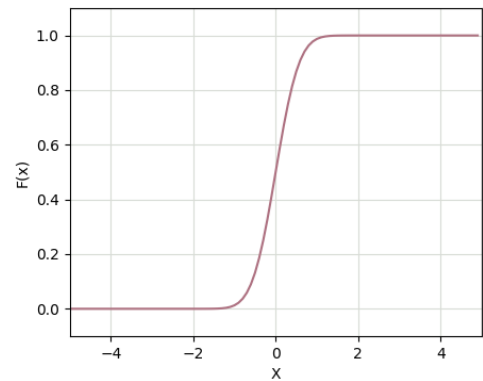
На рисунках 3.3 – 3.5 представлены полученные графики нормального

распределения с различными вариациями коэффициентов.

1. Рисунок 3.3 – $\mu = 0.0$, $\sigma^2 = 0.2$
2. Рисунок 3.4 – $\mu = 0.0$, $\sigma^2 = 5.0$
3. Рисунок 3.5 – $\mu = -2.0$, $\sigma^2 = 0.5$

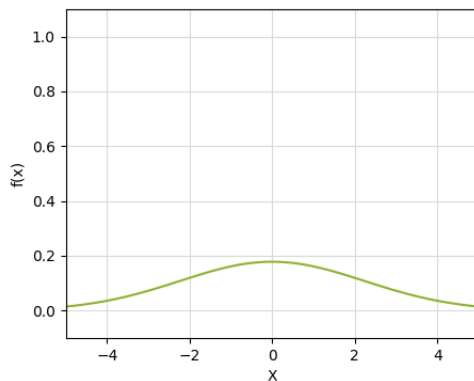


(a) Плотность вероятности

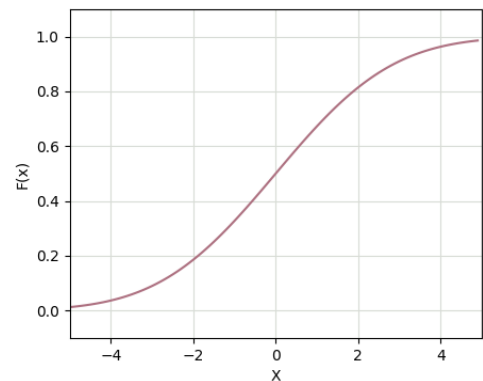


(b) Функция распределения

Рис. 3.3: Нормальное распределение с параметрами $\mu = 0.0$, $\sigma^2 = 0.2$

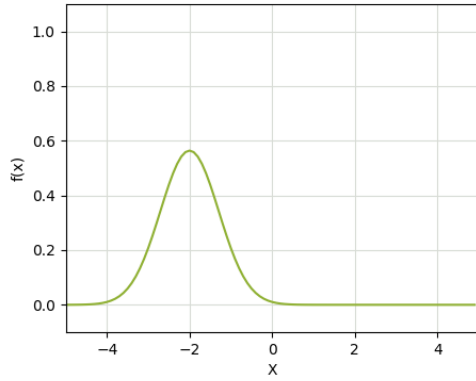


(a) Плотность вероятности

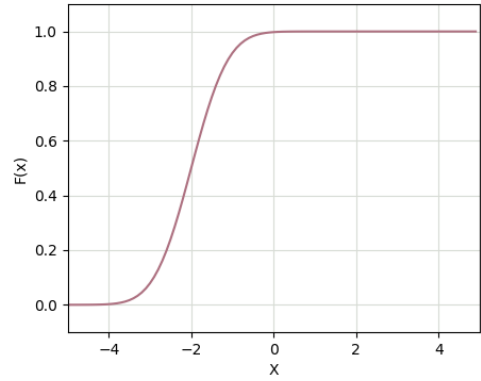


(b) Функция распределения

Рис. 3.4: Нормальное распределение с параметрами $\mu = 0.0$, $\sigma^2 = 5.0$



(a) Плотность вероятности

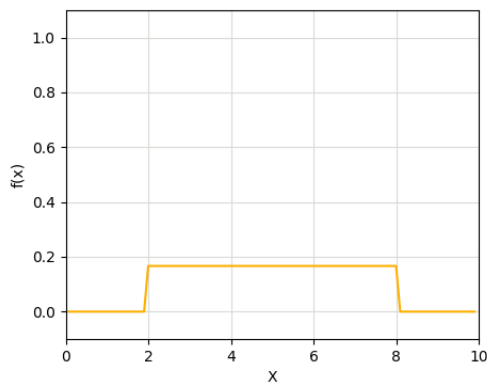


(b) Функция распределения

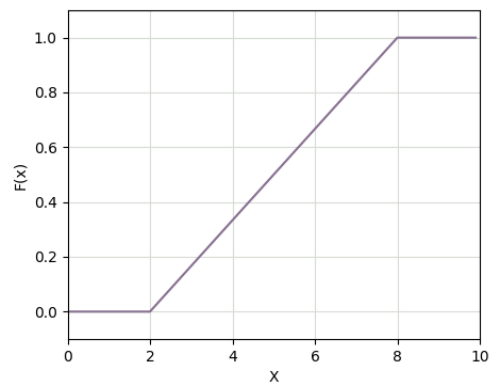
Рис. 3.5: Нормальное распределение с параметрами $\mu = -2.0$, $\sigma^2 = 0.5$

На рисунках 3.6 – 3.8 представлены полученные графики равномерного распределения с различными вариациями коэффициентов.

1. Рисунок 3.6 – $a = 2.0$, $b = 8.0$
2. Рисунок 3.7 – $a = 5.75$, $b = 7.0$
3. Рисунок 3.8 – $a = -5.0$, $b = -3.0$

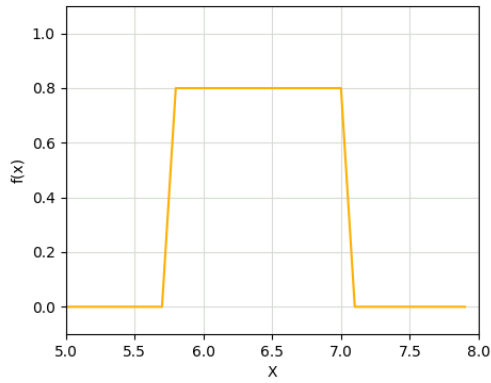


(a) Плотность вероятности

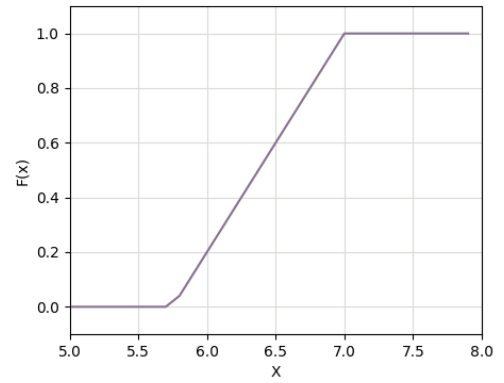


(b) Функция распределения

Рис. 3.6: Равномерное распределение с параметрами $a = 2.0$, $b = 8.0$

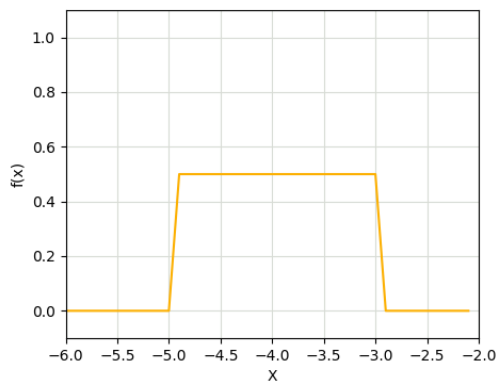


(a) Плотность вероятности

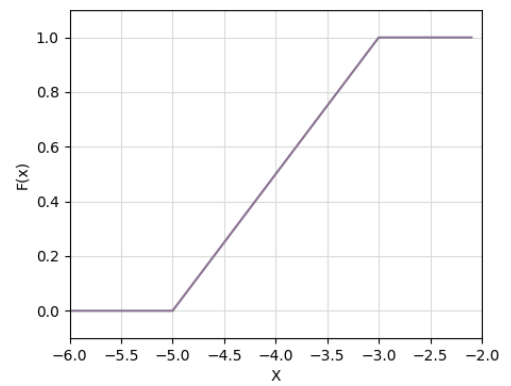


(b) Функция распределения

Рис. 3.7: Равномерное распределение с параметрами $a = 5.75$, $b = 7.0$



(a) Плотность вероятности



(b) Функция распределения

Рис. 3.8: Равномерное распределение с параметрами $a = -5.0$, $b = -3.0$

4. ПРОГРАММНЫЙ КОД

Для реализации программы был выбран язык Python.

На листинге 4.1 представлен программный код абстрактного класса Distribution.

Листинг 4.1: Абстрактный класс Distribution

```
1 from abc import ABCMeta, abstractmethod
2
3 class AbstractDistribution(object):
4     __metaclass__ = ABCMeta
5
6     @abstractmethod
7     def CDF(self, x):
8         pass
9
10    @abstractmethod
11    def PDF(self, x):
12        pass
```

На листинге 4.2 представлен программный код класса Gaussian (нормальное распределение), реализующий абстрактный класс Distribution.

Листинг 4.2: Класс Gaussian

```
1 from probability.distribution.distribution import
    AbstractDistribution
2
3 import math
4 from scipy import special
5
6
7 class Gaussian(AbstractDistribution):
8     __slots__ = ["mean",
9                 "deviation",
10                "variance"]
11
12     def __init__(self, mean, variance):
```



```

13         if variance <= 0.0:
14             raise ValueError("Variance can't non-positive")
15
16         self.mean = mean
17         self.variance = variance
18         self.deviation = math.sqrt(variance)
19
20     def CDF(self, x) -> float:
21         return 0.5 *
22             special.erfc(-(x-self.mean)/(self.deviation*math.sqrt(2)))
23
24     def PDF(self, x) -> float:
25         m = self.deviation * math.sqrt(2*math.pi)
26         e = math.exp(-math.pow(x-self.mean, 2) / (2 *
27             self.variance))
28         return e / m

```

На листинге 4.3 представлен программный код класса Uniform (равномерное распределение), реализующий абстрактный класс Distribution.

Листинг 4.3: Класс Uniform

```

1 from probability.distribution.distribution import
2     AbstractDistribution
3
4 class Uniform(AbstractDistribution):
5     __slots__ = ["min",
6                 "max"]
7
8     def __init__(self, min, max):
9         self.min = min
10        self.max = max
11
12    def CDF(self, x) -> float:
13        if x < self.min:
14            return 0
15        if x > self.max:
16            return 1

```

```

17
18     return (x - self.min) / (self.max - self.min)
19
20     def PDF(self, x) -> float:
21         if x < self.min:
22             return 0
23         if x > self.max:
24             return 0
25
26         return 1 / (self.max - self.min)

```

При запуске приложения на координатных плоскостях изображены графики со следующими параметрами: нормальное распределение – коэффициенты стандартного нормального распределения ($\mu = 0.0$, $\sigma^2 = 1.0$), равномерное распределение – $a = -2.0$, $b = 2.0$. На листинге 4.4 представлена часть программного кода построения графиков с коэффициентами по умолчанию.

Листинг 4.4: Часть программного кода построения графиков

```

1
2 figCDFGaussian = Figure(figsize=(5, 4), dpi=100)
3 figPDFGaussian = Figure(figsize=(5, 4), dpi=100)
4
5 figCDFUniform = Figure(figsize=(5, 4), dpi=100)
6 figPDFUniform = Figure(figsize=(5, 4), dpi=100)
7
8 xs = np.arange(-5, 5, .1)
9
10 u = Uniform(-2, 2)
11 ysPDFUniform = []
12 ysCDFUniform = []
13
14 g = Gaussian(0, 1)
15 ysPDFGaussian = []
16 ysCDFGaussian = []
17
18 for x in xs:
19     ysPDFGaussian.append(g.PDF(x))
20     ysCDFGaussian.append(g.CDF(x))

```

```

21
22     ysPDFUniform.append(u.PDF(x))
23     ysCDFUniform.append(u.CDF(x))
24
25 axCDFGaussian = figCDFGaussian.add_subplot()
26 lineCDFGaussian, = axCDFGaussian.plot(xs, ysCDFGaussian,
27                                         color='xkcd:mauve')
28
29 axPDFGaussian = figPDFGaussian.add_subplot()
30 linePDFGaussian, = axPDFGaussian.plot(xs, ysPDFGaussian,
31                                         color='xkcd:avocado')
32
33 canvasPDFGaussian = FigureCanvasTkAgg(figPDFGaussian,
34                                         master=root)
35 canvasPDFGaussian.draw()
36
37 canvasCDFGaussian = FigureCanvasTkAgg(figCDFGaussian,
38                                         master=root)
39 canvasCDFGaussian.draw()

```
