# Теория вероятностей и математическая статистика

## Задание 1.

Случайная непрерывная величина А имеет равномерное распределение на промежутке (200, 800]. Найдите ее среднее значение и дисперсию.

#### Подсказка № 1

В равномерном распределении на интервале (a,b], параметры а и b определяют нижнюю и верхнюю границы интервала. Обратите внимание, что в данном распределении ааа не включен в интервал, а b включен.

#### Подсказка № 2

Среднее значение (математическое ожидание) равномерного распределения на интервале (a,b] рассчитывается по формуле a+b/2. Это дает вам середину интервала, которая является центром распределения.

#### Подсказка № 3

Дисперсия равномерного распределения на интервале (a,b] определяется формулой  $\frac{(b-a)^2}{12}$ . Эта формула учитывает, насколько широко распределены данные относительно среднего значения.

```
# Задача 1: Равномерное распределение на промежутке (200, 800]

# Параметры распределения

а = 200

b = 800

# Среднее значение

mean = (a + b) / 2
```

```
# Дисперсия

variance = ((b - a) ** 2) / 12

print(f"Среднее значение: {mean:.2f}")

print(f"Дисперсия: {variance:.2f}")
```

# Задача 2.

О случайной непрерывной равномерно распределенной величине В известно, что ее дисперсия равна 0.2. Можно ли найти правую границу величины В и ее среднее значение зная, что левая граница равна 0.5? Если да, найдите ее.

#### Подсказка № 1

Дисперсия для равномерного распределения на интервале (a,b] вычисляется по формуле  $\frac{(b-a)^2}{12}$ . Используйте эту формулу для вычисления разности между правой и левой границами интервала.

#### Подсказка № 2

Для нахождения правой границы bbb преобразуйте формулу дисперсии так, чтобы выразить bbb. Это дает формулу:  $b=a + \sqrt{12 \cdot variance}$ . Убедитесь, что правильно используете корень квадратный и множитель 12.

## Подсказка № 3

B Python для вычисления квадратного корня используйте функцию math.sqrt(). Это обеспечит точность и корректность расчета. Убедитесь, что импортировали нужные функции из библиотеки math.

```
import math
# Задача 2: Равномерное распределение с дисперсией 0.2
# Параметры
```

```
variance_B = 0.2

a = 0.5

# Найдем правую границу b

b = a + math.sqrt(12 * variance_B)

# Среднее значение

mean_B = (a + b) / 2

print(f"Правая граница: {b:.2f}")

print(f"Среднее значение: {mean_B:.2f}")
```

# Задача 3.

Непрерывная случайная величина X распределена нормально и задана плотностью распределения f(x) = (1 / (4 \* sqrt(2pi))) \* exp((-(x+2)\*\*2) / 32) Найдите:

- a). M(X)
- б). D(X)
- в). std(X) (среднее квадратичное отклонение)

## Подсказка № 1

Идентификация параметров нормального распределения. В функции плотности нормального распределения f(x), которая задана как  $f(x) = \frac{1}{4\sqrt{2\Pi}} exp(\frac{-(x+2)^2}{32})$ , сравните её с общей формой нормального распределения  $f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\Pi}} exp(\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2})$ . Из этого можно определить, что  $\sigma^2$ =16 и  $\sigma$ =4, а  $\mu$ =-2.

#### Подсказка № 2

В нормальном распределении X,  $\mu$  (среднее значение) и  $\sigma$  (стандартное отклонение) определяют форму распределения. Параметр  $\mu$  это центр распределения, а  $\sigma$  это стандартное отклонение, которое используется для расчета дисперсии и стандартного отклонения.

#### Подсказка № 3

Среднее значение M(X) для нормально распределенной величины X равно параметру  $\mu$ . Используйте это значение напрямую без дополнительных расчетов.

#### Подсказка № 4

Дисперсия D(X) равна квадрату стандартного отклонения  $\sigma$ . Поэтому если  $\sigma$ =4, то дисперсия D(X)= $\sigma$ 2=16. Убедитесь, что правильно возводите  $\sigma$ ^2.

## Подсказка № 5

Среднее квадратичное отклонение (или стандартное отклонение) std(X) – это просто  $\sigma$ . Если дисперсия известна, вы можете найти стандартное отклонение, взяв квадратный корень из дисперсии..

```
import math
# Задача 3: Нормальное распределение
# Параметры распределения
mu = -2
sigma = 4
# Среднее значение
mean X = mu
# Дисперсия
variance X = sigma ** 2
# Среднее квадратичное отклонение
stddev X = sigma
```

```
print(f"Среднее значение: {mean_X:.2f}")
print(f"Дисперсия: {variance_X:.2f}")
print(f"Среднее квадратичное отклонение: {stddev_X:.2f}")
```

# Задача 4.

Рост взрослого населения города X имеет нормальное распределение. Причем, средний рост равен 174 см, а среднее квадратичное отклонение равно 8 см. Какова вероятность того, что случайным образом выбранный взрослый человек имеет рост:

- а). больше 182 см
- б). больше 190 см
- в). от 166 см до 190 см
- г). от 166 см до 182 см
- д). от 158 см до 190 см
- е). не выше 150 см или не ниже 190 см
- ë). не выше 150 cм или не ниже 198 cм
- ж). ниже 166 см.

#### Подсказка № 1

Преобразование нормального распределения в стандартное. Поскольку вы используете нормальное распределение с произвольными параметрами, вам нужно преобразовать исходные значения в стандартное нормальное распределение Z. Это делается с помощью преобразования  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$ , где  $\mu$  — среднее значение, а  $\sigma$  — стандартное отклонение. scipy.stats.norm.cdf работает с стандартным нормальным распределением, поэтому преобразуйте X в Z перед использованием этой функции.

#### Подсказка № 2

Использование функции кумулятивного распределения (CDF). Функция norm.cdf(x, mu, sigma) вычисляет вероятность того, что случайная величина с нормальным распределением с параметрами  $\mu$  и  $\sigma$  будет меньше или равна x. Для нахождения вероятности того, что случайная величина больше x, используйте 1–norm.cdf( $x,\mu,\sigma$ ).

#### Подсказка № 3

Вычисление вероятностей для интервалов. Чтобы найти вероятность того, что случайная величина попадает в интервал [a,b], используйте разность между функцией кумулятивного распределения в точке bbb и aaa: norm.cdf(b, $\mu$ , $\sigma$ )-norm.cdf(a, $\mu$ , $\sigma$ ).

#### Подсказка № 4

Для расчета вероятности, что случайная величина находится вне заданного интервала (например, меньше 150 см или больше 190 см), вычислите вероятность нахождения в обоих частях интервала и затем суммируйте их. Убедитесь, что вы учитываете обе части, так как это объединение вероятностей для двух независимых событий.

```
from scipy.stats import norm
# Задача 4: Нормальное распределение с mu = 174 и sigma = 8
mu = 174
sigma = 8
# Вероятность, что рост больше 182 см
prob gt 182 = 1 - norm.cdf(182, mu, sigma)
# Вероятность, что рост больше 190 см
prob gt 190 = 1 - norm.cdf(190, mu, sigma)
# Вероятность, что рост от 166 см до 190 см
prob 166 to 190 = norm.cdf(190, mu, sigma) - norm.cdf(166, mu, sigma) - n
sigma)
# Вероятность, что рост от 166 см до 182 см
prob 166 to 182 = norm.cdf(182, mu, sigma) - norm.cdf(166, mu,
sigma)
# Вероятность, что рост от 158 см до 190 см
prob 158 to 190 = norm.cdf(190, mu, sigma) - norm.cdf(158, mu,
sigma)
```

```
# Вероятность, что рост не выше 150 см или не ниже 190 см
prob leq 150 or ge 190 = norm.cdf(150, mu, sigma) + (1 -
norm.cdf(190, mu, sigma))
# Вероятность, что рост не выше 150 см или не ниже 198 см
prob leq 150 or ge 198 = norm.cdf(150, mu, sigma) + (1 -
norm.cdf(198, mu, sigma))
# Вероятность, что рост ниже 166 см
prob lt 166 = norm.cdf(166, mu, sigma)
print(f"Вероятность, что рост больше 182 см: {prob gt 182:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост больше 190 см: {prob gt 190:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост от 166 см до 190 см:
{prob 166 to 190:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост от 166 см до 182 см:
{prob 166 to 182:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост от 158 см до 190 см:
{prob 158 to 190:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост не выше 150\, см или не ниже 190\, см:
{prob_leq_150_or_ge_190:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост не выше 150 см или не ниже 198 см:
{prob leq 150 or ge 198:.5f}")
print(f"Вероятность, что рост ниже 166 см: {prob lt 166:.5f}")
```

## Задача 5.

На сколько сигм (средних квадратичных отклонений) отклоняется рост человека, равный 190 см, от математического ожидания роста в популяции, в которой M(X) = 178 см и D(X) = 25 кв.см?

#### Подсказка № 1

Стандартное отклонение ( $\sigma$ ) является квадратным корнем из дисперсии (D(X)). Используйте math.sqrt(variance) для вычисления стандартного отклонения из дисперсии. Это необходимо для правильного преобразования дисперсии в стандартное отклонение.

#### Подсказка № 2

Z-оценка (или Z-скор) вычисляется как  $\frac{X-\mu}{\sigma}$ , где X — наблюдаемое значение,  $\mu \mu - \omega$  среднее значение, а  $\sigma$  — стандартное отклонение. Убедитесь, что вы правильно применяете эту формулу, чтобы получить количество стандартных отклонений, на которые отклоняется значение X.

```
# Задача 5: Нормальное распределение с M(X) = 178 см и D(X) = 25 кв.см

# Параметры

mu = 178

variance = 25

sigma = math.sqrt(variance)

# Рост 190 см

X = 190

# На сколько сигм отклоняется рост

z_score = (X - mu) / sigma

print(f"Poct 190 см отклоняется от среднего на {z_score:.2f} сигм")
```