

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Национальный Исследовательский Университет ИТМО»

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА \mathbb{N}^1 ПРЕДМЕТ «МАТЕМАТИЧЕСКАЯ СТАТИСТИКА»

Вариант 4, 2

Преподаватель: Лимар И. А. Студент: Румянцев А. А. Поток: Мат Стат 31.2

Факультет: СУиР Группа: R3341

Содержание

1	Задание 1		
	1.1	Условие	2
	1.2	Выполнение	2

1 Задание 1

1.1 Условие

В файле mobile_phones.csv приведены данные о мобильных телефонах. В сколько моделей можно вставить 2 сим-карты, сколько поддерживают 3-G, каково наибольшее число ядер у процессора? Рассчитайте выборочное среднее, выборочную дисперсию, выборочную медиану и выборочную квантиль порядка 2/5, построить график эмпирической функции распределения, гистограмму и box-plot для емкости аккумулятора для всей совокупности и в отдельности для поддерживающих/не поддерживающих Wi-Fi

1.2 Выполнение

Для начала импортируем необходимые библиотеки

```
import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
```

Листинг 1: Импортирование библиотек

Теперь считаем таблицу по ссылке на представленный гугл-диск в переменную df

Листинг 2: Считывание таблицы

В колонках «dual_sim» и «three_g» наличие или отсутствие параметра определяется единицей или нулем соответственно, следовательно, просуммировав значения в этих столбцах, получим количество моделей с наличием данных параметров. Для ядер просто выведем максимум из столбца. Используем методы библиотеки pandas – sum и max

```
# how many models can you insert 2 SIM cards into?
dual_sim_count = df['dual_sim'].sum()
print(f'dual_sim_count={dual_sim_count}')

# how many models support 3-G?
three_g_count = df['three_g'].sum()
print(f'three_g_count={three_g_count}')

# what is the highest number of cores a processor has?
max_cores = df['n_cores'].max()
print(f'max_cores={max_cores}')
```

Листинг 3: Код на ответы на первые три вопроса

Получим следующий вывод в консоль

```
dual_sim_count=1019
three_g_count=1523
max_cores=8
```

Листинг 4: Вывод в консоль: ответы на первые три вопроса

Для расчета необходимых характеристик я написал отдельный метод, куда достаточно передать выборку и ее именование для удобного вывода в консоль. Используем методы библиотеки pandas — mean посчитает выборочное среднее, var выборочную дисперсию, median выборочную медиану и quantile с параметром q=2/5 квантиль порядка 2/5

```
# calculating the main values
def calculate_print_values(df: pd.Series, name: str):
    mean = df.mean()
    print(f'mean_{name}={mean}')

    var = df.var()
    print(f'var_{name}={var}')

    median = df.median()
    print(f'median_{name}={median}')

    quantile_2d5 = df.quantile(q=2/5)
    print(f'quantile_2/5_{name}={quantile_2d5}')
```

Листинг 5: Код для подсчета основных характеристик

Зададим сразу три выборки – всю, только модели с наличием Wi-Fi и только с отсутствием. Для составления выборок с конкретным значением требуемого параметра берем нужный столбец и составляем построчную связку индекс-булеан, где значением будет являться результат проверки заданного условия. Обращаемся к исходной таблице по этой связке и получаем новую таблицу только с теми строками, для которых по индексу значение было равным True, то есть условие выполнилось. Далее от полученной таблицы отбираем столбец по условию задания. Для удобного вывода добавим метод разделитель, который будем вызывать между операциями с выборками. Вызовем подсчитывающий метод три раза для трех выборок

```
# common separator between unrelated outputs
def print_separate():
   print('----')
# the entire sample
all_battery = df['battery_power']
calculate_print_values(all_battery, name='all_battery')
print_separate()
# selection with the condition of wifi availability
wifi_table = df[df['wifi']==1]
wifi_battery = wifi_table['battery_power']
calculate_print_values(wifi_battery, name='wifi_battery')
print_separate()
# selection with the condition of wifi unavailability
nowifi_table = df[df['wifi']==0]
no_wifi_battery = nowifi_table['battery_power']
calculate_print_values(no_wifi_battery, name='no_wifi_battery')
```

Листинг 6: Подготовка для удобного и быстрого получения результатов

С заданными ранее параметрами получаем следующий вывод в консоль

```
mean_all_battery=1238.5185
var_all_battery=193088.35983766883
median_all_battery=1226.0
```

```
quantile_2/5_all_battery=1076.0
-------
mean_wifi_battery=1234.9043392504932
var_wifi_battery=190296.40051422242
median_wifi_battery=1233.0
quantile_2/5_wifi_battery=1077.8000000000002
---------------
mean_no_wifi_battery=1242.235294117647
var_no_wifi_battery=196128.43798148702
median_no_wifi_battery=1222.0
quantile_2/5_no_wifi_battery=1076.0
```

Листинг 7: Вывод в консоль: посчитанные основные характеристики

Теперь построим графики в соответствии с заданием. Напишем метод, который принимает выборку и название графика — таким образом, достаточно будет вызвать метод для каждой выборки и получить все графики. Используем библиотеку matplotlib для отрисовки, pandas для подсчета необходимых данных. Для построения графика эмпирической функции распределения находим по сортированным данным без сохранения индексов связку ключ-значение, где ключ — battery_power, значение — вероятность встретить именно такую battery_power. После составляем кумулятивные суммы по этим вероятностям. Для гистограммы определяем количество интервалов правилом Стёрджеса: $n=1+\log_2 N$ и округляем вниз

```
# plotting basic graphs
def show_graphs(df: pd.Series, name='sample'):
    # the resulting axis will be labeled 0, 1, ..., n-1
    sorted_ = df.sort_values(ignore_index=True)
    # normalize for proportions (probabilities) instead of freqs
    # sorting by DataFrame column values (not by freqs)
    idx_prob = sorted_.value_counts(normalize=True, sort=False)
    \# parsing x & y then cumsum for distribution function
    plt.plot(idx_prob.index, idx_prob.values.cumsum())
    plt.title(f'Empirical distribution function of {name}')
    plt.xlabel('battery_power')
    plt.ylabel('probability')
    plt.grid()
    plt.gcf().set_size_inches(10, 5)
    plt.show()
    # Sturges' rule
    n = np.int64(np.floor(1+3.322*np.log10(df.shape[0])))
    plt.hist(df, bins=n)
    plt.title(f'Histogram of {name}')
    plt.xlabel('battery_power')
    plt.ylabel('count')
    plt.grid()
    plt.gcf().set_size_inches(10, 5)
    plt.show()
    plt.boxplot(df)
    plt.title(f'Boxplot of {name}')
    plt.ylabel('battery_power')
    plt.grid()
    plt.gcf().set_size_inches(10, 5)
    plt.show()
```

Листинг 8: Код для построения необходимых графиков

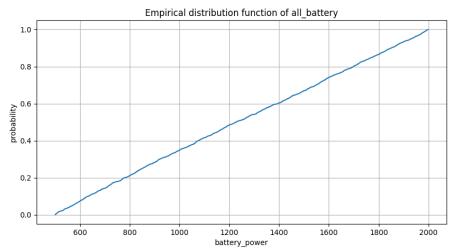


Рис. 1: График эмпирической функции распределения для всей выборки

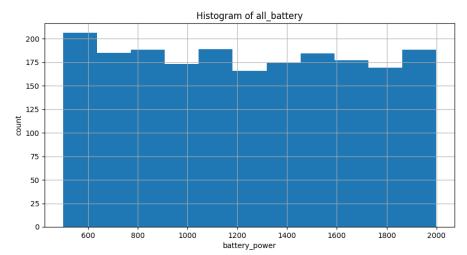


Рис. 2: Гистограмма для всей выборки

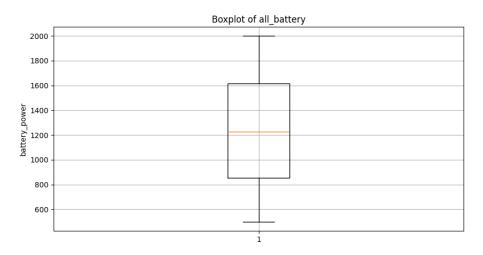


Рис. 3: Ящик с усами для всей выборки

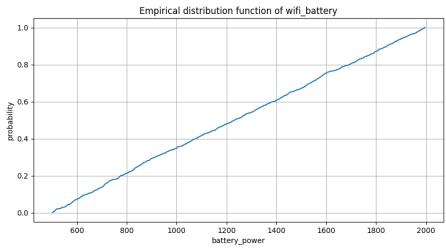


Рис. 4: График эмпирической функции распределения для выборки моделей с Wi-Fi

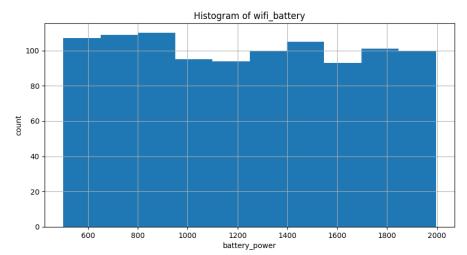


Рис. 5: Гистограмма для выборки моделей с Wi-Fi

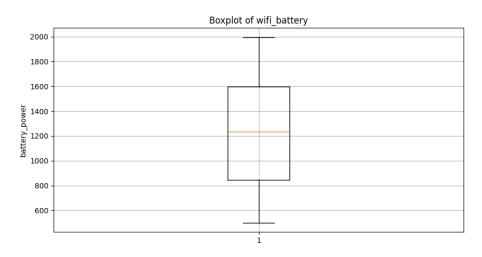


Рис. 6: Ящик с усами для выборки моделей с Wi-Fi

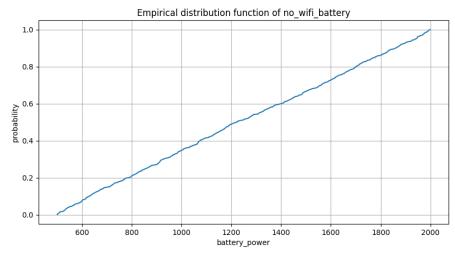


Рис. 7: График эмпирической функции распределения для выборки моделей без Wi-Fi

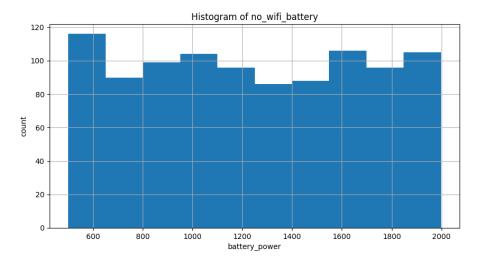


Рис. 8: Гистограмма для выборки моделей без Wi-Fi

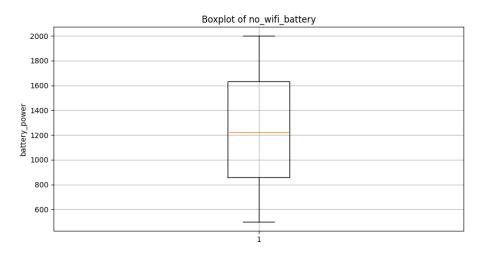


Рис. 9: Ящик с усами для выборки моделей без Wi-Fi

Исходя из результирующих графиков можно сделать вывод, что мы верно посчитали характеристики, представленные в листинге 7. На рис. 1 вероятность всегда неубывает, медиана прослеживается в районе значения, посчитанного ранее. На рис. 2 столбцы примерно одинаковой высоты — распределение скорее всего равномерное. На рис. 3 медиана отмечена оранжвой прямой, находится примерно в центре ящика — распределение данных относительно симметрично, и, ее значение совпадает с вычисленным. Интервал между минимумом и максимумом значений в ящике получился широким, что подтверждает большое значение вычисленной ранее дисперсии. Выбросы отсутствуют (нет точек вне усов). Рассуждения аналогичны для графиков с другой выборкой.