#### Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого

Физико-механический институт

Высшая школа прикладной математики и вычислительной физики

Отчет по лабораторной работе №4 "Интервальный анализ"

Выполнили студент группы 5030102/10201: Скворцов Владимир Сергеевич

Преподаватель: Баженов Александр Николаевич

 ${
m Cahkt-} \Pi$ етербург 2024

# Содержание

1	Постановка задачи	2
2	Необходимая теория         2.1 Интервальная мода	<b>2</b> 2
3	Реализаця           3.1 Алгоритм поиска оценок параметров линейной регрессии	<b>2</b> 3
4	Результаты         4.1       Внутренняя оценка          4.2       Внешняя оценка	
5	Выводы	6

### 1 Постановка задачи

Определить параметры линейной регрессии

$$\mathbf{y} = \beta_0 + \beta_1 \mathbf{x},\tag{1}$$

где  ${\bf x}$  входные данные,  ${\bf y}$  интервальные выходные данные,  $\beta_0,\ \beta_1$  — параметры линейной регрессии.

Для калибровки измерителя, на вход подаётся набор постоянных напряжений

$$X = \{x_i\}. (2)$$

Для надёжности, для каждого значения x проводится 100 измерений.

Получается набор интервальных выборок

$$\mathbf{Y} = \{\mathbf{y}_k\}_{k=1}^{100}.\tag{3}$$

 $rad y = \frac{1}{2^N} B, N = 14.$ 

Связь кодов данных и В:

$$V = \text{Code}/16384 - 0.5. \tag{4}$$

Сделать оценки значений Y двумя способами:

- in: как интервал между первым и третьим квартилем
- ех: как границы бокс-плота

Решить ИСЛАУ 1 для внутренних и внешних оценок **у** Построить множество решений  $\beta_0$ ,  $\beta_1$ . Построить коридор совместных зависимостей.

### 2 Необходимая теория

#### 2.1 Интервальная мода

Пусть имеется интервальная выборка

$$\mathbf{X} = \{\mathbf{x}_i\}.$$

Сформируем массив интервалов **z** из концов интервалов **X**.

Для каждого интервала  $\mathbf{z}_i$  подсчитываем число  $\mu_i$  интервалов из выборки  $\mathbf{X}_i$ , включающих  $\mathbf{z}_i$ . Максимальные  $\mu_i = \max \mu$  достигаются для индексного множества K. Тогда можно найти интервальную моду как мультиинтервал

$$mode \mathbf{X} = \bigcup_{k \in K} \mathbf{z}_k. \tag{5}$$

#### 3 Реализаця

Лабораторная работа выполнена на языке программирования Python. В ходе работы были также использованы библиотеки numpy и matplotlib.

Ссылка на GitHub репозиторий: https://github.com/vladimir-skvortsov/spbstu-interval-anylysis

#### 3.1 Алгоритм поиска оценок параметров линейной регрессии

Каждый из файлов содержит 100 фреймов, каждый из которых включает 1024 массива, состоящих из 8 двухбайтовых значений. В результате обработки этих данных было сформировано  $1024 \times 8 = 8192$  интервальных систем линейных алгебраических уравнений (ИСЛАУ), представленных в следующем виде:

$$\begin{pmatrix}
[x_1 - \operatorname{rad}\mathbf{y}, x_1 + \operatorname{rad}\mathbf{y}] & [1 - \operatorname{rad}\mathbf{y}, 1 + \operatorname{rad}\mathbf{y}] \\
\vdots & \vdots \\
[x_8 - \operatorname{rad}\mathbf{y}, x_8 + \operatorname{rad}\mathbf{y}] & [1 - \operatorname{rad}\mathbf{y}, 1 + \operatorname{rad}\mathbf{y}]
\end{pmatrix}
\begin{pmatrix}
\beta_1 \\
\beta_0
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
\hat{\mathbf{y}}_{1i} \\
\vdots \\
\hat{\mathbf{y}}_{8i}
\end{pmatrix}, i \in \overline{1,8192}$$

Для каждого отдельного пикселя фрейма  $x_j$  обозначает вольтаж, определяемый по названию файла,  $\hat{\mathbf{y}}_{ji}$  — оценка значения, соответствующее каждому пикселю, по всем 100 фреймам, j — порядковый номер файла, а i — номер пикселя внутри файла. Параметры  $\beta_0$  и  $\beta_1$  представляют собой искомые параметры линейной регрессии.

Каждая система линейных алгебраических уравнений была решена с использованием метода Дж. Рона [1]. В результате были получены два множества интервалов оценок:  $\mathbf{B}_0 = \{\beta_0\}_{i=1}^{8192}$  и  $\mathbf{B}_1 = \{\beta_1\}_{i=1}^{8192}$ . Оценка каждого из параметров линейной регрессии производится следующим образом:

$$\hat{\beta}_0 = \text{mode} \mathbf{B}_0,$$
$$\hat{\beta}_1 = \text{mode} \mathbf{B}_1.$$

Таким образом, конечные значения  $\hat{\beta}_0$  и  $\hat{\beta}_1$  служат наиболее вероятными оценками параметров регрессии, что позволяет более точно анализировать зависимость между переменными в исследуемых данных.

## 4 Результаты

#### 4.1 Внутренняя оценка

Для внутренней оценки были получены следующие результаты:

$$\begin{aligned} \mathbf{modeB_0} &= \{ [8086.35, 8086.42], [8086.42, 8086.43], [8086.46, 8086.47], [8086.88, 8086.88] \}, \\ &\quad \mathbf{modeB_1} = [13070.5, 13072.5]. \end{aligned}$$

#### 4.2 Внешняя оценка

Для внешней оценки были получены следующие результаты:

$$\mathbf{mode} \mathbf{B}_0 = \bigcap_{i=1}^{8192} \beta_{0i} = [7927.51, 8224.58],$$

$$\mathbf{mode} \mathbf{B}_1 = \bigcap_{i=1}^{8192} \beta_{1i} = [13097.9, 13573.8].$$

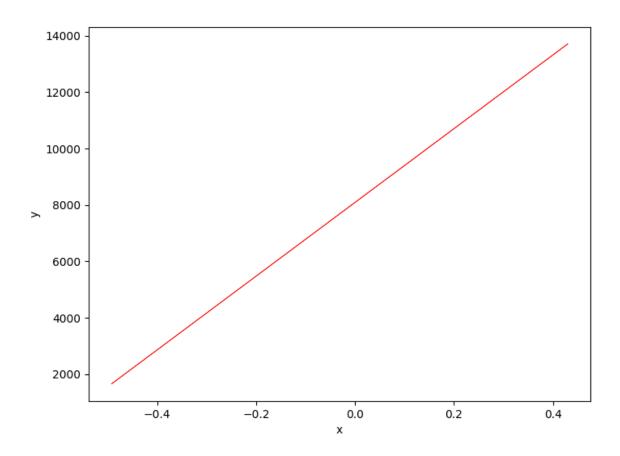


Рис. 1: Коридор совместных зависимостей для внутренней оценки.

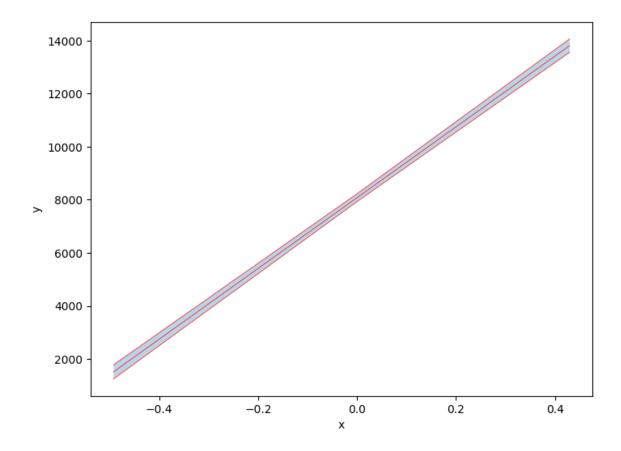


Рис. 2: Коридор совместных зависимостей для внешней оценки.

## 5 Выводы

## Список литературы

[1] J. Rohn — «Enclosing solutions of overdetermined systems of linear interval equations», Reliable Computing 2 (1996), 167-171.