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: Гребнев Глеб Анатольевич

Преподаватель: Баженов Александр Николаевич

Санкт-Петербург
2024

Содержание

1 Постановка задачи **2**

2 Теория **2**

2.1 Интервальная мода 2

3 Реализаця **3**

3.1 Алгоритм 3

4 Результаты **3**

4.1 Внутренняя оценка 3

4.2 Внешняя оценка 4

5 Выводы **5**

1 Постановка задачи

Определить параметры линейной регрессии

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

где $\mathbf{x}$ — входные данные, $\mathbf{y}$ — интервальные выходные данные, β_0, β_1 — параметры линейной регрессии.

Для калибровки измерителя, на вход подаётся набор постоянных напряжений

$$X = \{x_i\}. \tag{2}$$

Для надёжности, для каждого значения x проводится 100 измерений.

Получается набор интервальных выборок

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

$\mathrm{rad}\mathbf{y} = \frac{1}{2^N}$ В, $N = 14$.

Связь кодов данных и В:

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

Требуется:

1. Сделать оценки значений $\mathbf{Y}$ двумя способами:
   - in: как интервал между первым и третьим квартилем
   - ex: как границы бокс-плота
2. Решить ИСЛАУ (1) для внутренних и внешних оценок $\mathbf{y}$
3. Построить множество решений β_0, β_1.
4. Построить коридор совместных зависимостей.

2 Теория

2.1 Интервальная мода

Имеется интервальная выборка

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

Сформируем массив интервалов $\mathbf{z}$ из концов интервалов $\mathbf{X}$.

Для каждого интервала $\mathbf{z}_i$ вычисляем число μ_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

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

3 Реализацця

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

Ссылка на GitHub репозиторий: `ff`

3.1 Алгоритм

Алгоритм поиска оценок параметров линейной регрессии заключается в следующем.

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:

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

Для каждого отдельного пикселя фрейма:

- x_j — вольтаж, определяемый по названию файла
- $\hat{\mathbf{y}}_{ji}$ — оценка значения, соответствующее каждому пикселю (по каждому фрейму)
- j — порядковый номер файла
- i — номер пикселя внутри файла
- β_0 и β_1 — параметры линейной регрессии

Полчуенные множества интервальных оценок:

- $\mathbf{B}_0 = \{\beta_0\}_{i=1}^{8192}$
- $\mathbf{B}_1 = \{\beta_1\}_{i=1}^{8192}$

Оценка каждого из параметров линейной регрессии производится следующим образом:

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

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

Результаты внутренней оценки

$$\mathrm{mode}\mathbf{B}_0 = \{[8083.32, 8083.33], [8086.78, 8086.8]\},$$
$$\mathrm{mode}\mathbf{B}_1 = [13074.2, 13074.5].$$

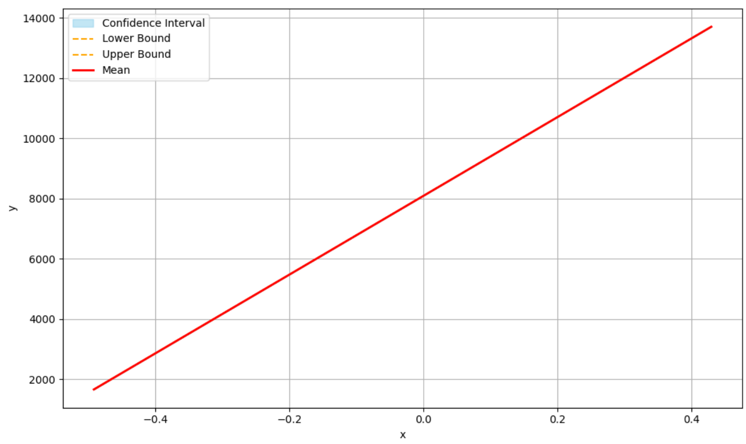

Рис. 1: Коридор совместных зависимостей для внутренней оценки.

4.2 Внешняя оценка

Результаты внешней оценки

$$\text{mode}\mathbf{B}_0 = \bigcap_{i=1}^{8192} \beta_{0i} = [7928.86, 8223.23],$$

$$\text{mode}\mathbf{B}_1 = \bigcap_{i=1}^{8192} \beta_{1i} = [13101.8, 13570.1].$$

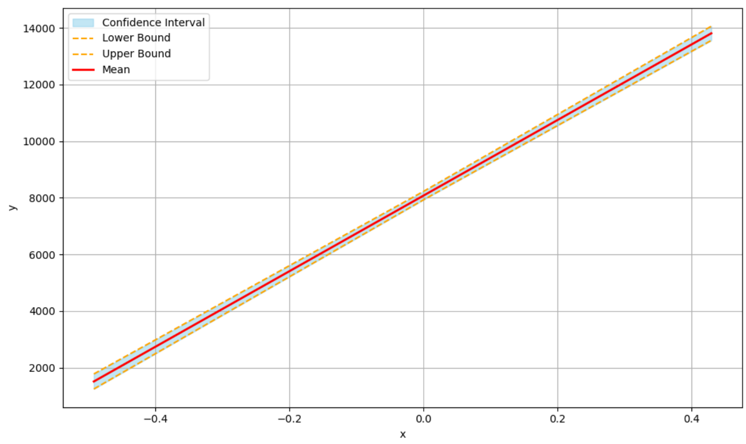

Рис. 2: Коридор совместных зависимостей для внешней оценки.

5 Выводы

В ходе выполнения лабораторной работы была реализована методика оценки параметров линейной регрессии на основе интервальных данных.

Что удалось сделать:

- Разработать алгоритм для вычисления внутренних и внешних границ оценок параметров линейной регрессии для учёта неопределённости исходных данных.
- Получить интервальные значения параметров β_0 и β_1, которые отражают возможный диапазон их изменения.
- Построить области совместной зависимости, визуализирующие интервальные решения и позволяющие анализировать устойчивость модели.

Полученные результаты демонстрируют, что данный подход обеспечивает более адекватное моделирование зависимостей в условиях неопределённости данных. Методика особенно полезна в ситуациях, где точность измерений варьируется, и требуется надёжная оценка параметров модели.