

Санкт-Петербургский политехнический университет  
Петра Великого

Физико-механический институт

Кафедра «Прикладная математика»

**Отчёт по лабораторной работе №2  
по дисциплине «Анализ данных с интервальной  
неопределённостью»**

Выполнил студент:  
Куксенко Кирилл Сергеевич  
группа: 5040102/20201

Проверил:  
к.ф.-м.н., доцент  
Баженов Александр Николаевич

Санкт-Петербург  
2023 г.

## Содержание

<b>1</b>	<b>Постановка задачи</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Теория</b>	<b>2</b>
2.1	Точечная линейная регрессия . . . . .	2
2.2	Информационное множество . . . . .	2
<b>3</b>	<b>Реализация</b>	<b>3</b>
<b>4</b>	<b>Результаты</b>	<b>3</b>
<b>5</b>	<b>Обсуждение</b>	<b>8</b>

## Список иллюстраций

1	Первая выборка, $X_1$ . . . . .	3
2	Точечная линейная регрессия для $X_1$ . . . . .	4
3	Информационное множество для $X_1$ . . . . .	4
4	Коридор совместных значений для $X_1$ . . . . .	5
5	Вторая выборка, $X_2$ . . . . .	6
6	Точечная линейная регрессия для $X_2$ . . . . .	6
7	Информационное множество для $X_2$ . . . . .	7
8	Коридор совместных значений для $X_2$ . . . . .	7

# 1 Постановка задачи

## 2 Теория

### 2.1 Точечная линейная регрессия

Рассматривается задача восстановления зависимости для выборки  $(X, (Y))$ ,  $X = \{x_i\}_{i=1}^n$ ,  $\mathbf{Y} = \{\mathbf{y}_i\}_{i=1}^n$ ,  $x_i$  - точечный,  $\mathbf{y}_i$  - интервальный. Пусть искомая модель задана в классе линейных функций

$$y = \beta_0 + \beta_1 x \quad (1)$$

Поставим задачу оптимизацию 2 для нахождения точечных оценок параметров  $\beta_0, \beta_1$ .

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^m w_i &\rightarrow \min \\ \text{mid}\mathbf{y}_i - w_i \cdot \text{rad}\mathbf{y}_i &\leq X\beta \leq \text{mid}\mathbf{y}_i + w_i \cdot \text{rad}\mathbf{y}_i \\ w_i &\geq 0, i = 1, \dots, m \\ w, \beta &-? \end{aligned} \quad (2)$$

Задачу 2 можно решить методами линейного программирования.

### 2.2 Информационное множество

*Информационным множеством* задачи восстановления зависимости будем называть множество значений всех параметров зависимости, совместных с данными в каком-то смысле.

*Коридором совместных зависимостей* задачи восстановления зависимости называется многозначное множество отображений  $\Upsilon$ , сопоставляющее каждому значению аргумента  $x$  множество

$$\Upsilon(x) = \bigcup_{\beta \in \Omega} f(x, \beta) \quad (3)$$

, где  $\Omega$  - информационное множество,  $x$  - вектор переменных,  $\beta$  - вектор оцениваемых параметров.

Информационное множество может быть построено, как пересечение полос, заданных

$$\underline{\mathbf{y}}_i \leq \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \dots + \beta_m x_{im} \leq \overline{\mathbf{y}}_i \quad (4)$$

, где  $i = \overline{1, ny_i} \in \mathbf{Y}, x_i \in X$ ,  $X$  - точечная выборка переменных,  $\mathbf{Y}$  - интервальная выборка откликов.

### 3 Реализация

Весь код написан на языке Python (версии 3.7.3). [Ссылка на GitHub с исходным кодом](#).

### 4 Результаты

Данные были взяты из файлов *data/dataset1/+0\_5V/+0\_5V\_85.txt* и *data/dataset/-0\_5V/-0\_5V\_6.txt*.

Построим линейную регрессию и найдём информационное множество для двух выборок с разной степенью совместности.

Рассмотрим первую выборку  $X_1$ .

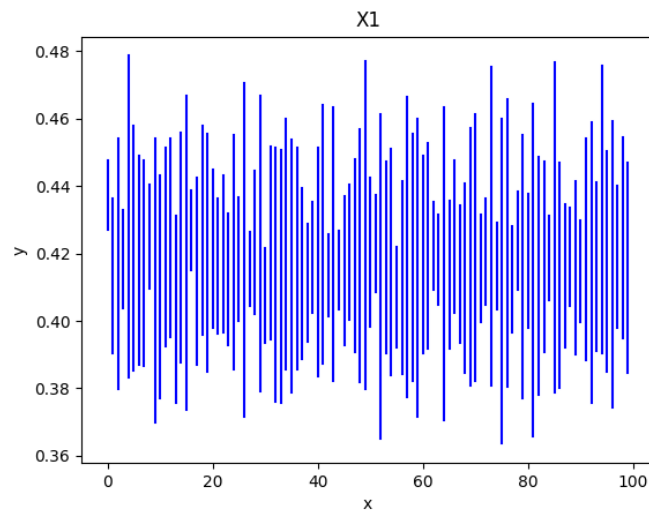


Рис. 1: Первая выборка,  $X_1$

Индекс Жаккара первой выборки равен  $JK(X_1) = 0.477$  (в этой работе  $JK(X) \in [0, 1]$ ).

Построим линейную регрессию, решив задачу 2 для выборки  $X_1$ .

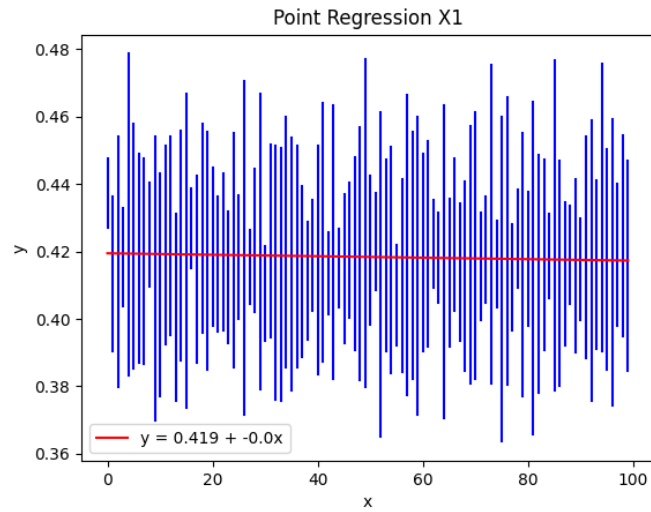


Рис. 2: Точечная линейная регрессия для  $X_1$

Получим следующие оценки для параметров:  $\beta_0 = 0.419, \beta_1 = -2.18e^{-5}$ . Тогда полученная модель имеет вид  $y = 0.419 - 2.18e^{-5}x$ .  
Найдём для данной выборки информационное множество.

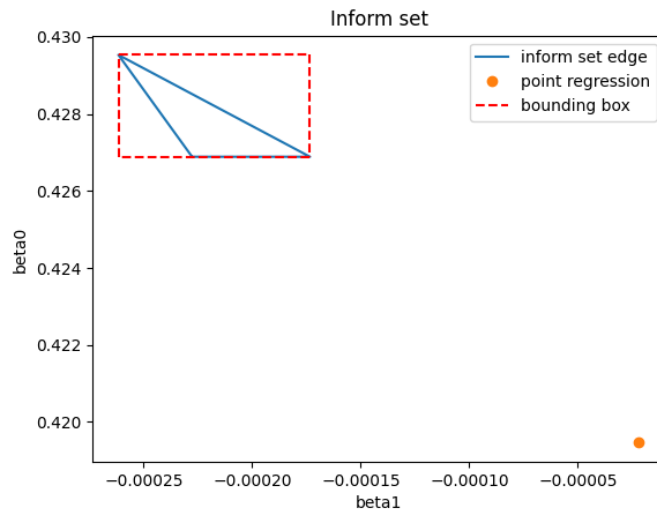


Рис. 3: Информационное множество для  $X_1$

На рис. 3 можно заметить, что найденные параметры  $\beta_0, \beta_1$  решением

задачи 2 лежат вне информационного множества.

Построим коридор совместных значений для выборки  $X_1$  и информационного множества 3 и оценим значения выходной переменной  $y$  вне пределов значений входной переменной  $x$ .

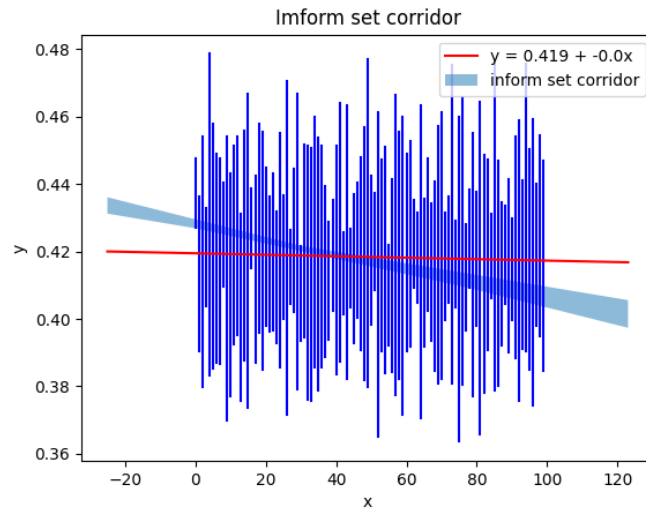


Рис. 4: Коридор совместных значений для  $X_1$

На рис. 4 видно, что построенная точечная регрессия лежит вне коридора совместных значений, что согласуется с рис. 3.

Проведём аналогичные построения для выборки  $X_2$ , полученной из  $X_1$ , расширением радиусов всех интервалов на 0.05.  $X_2$  имеет вид.

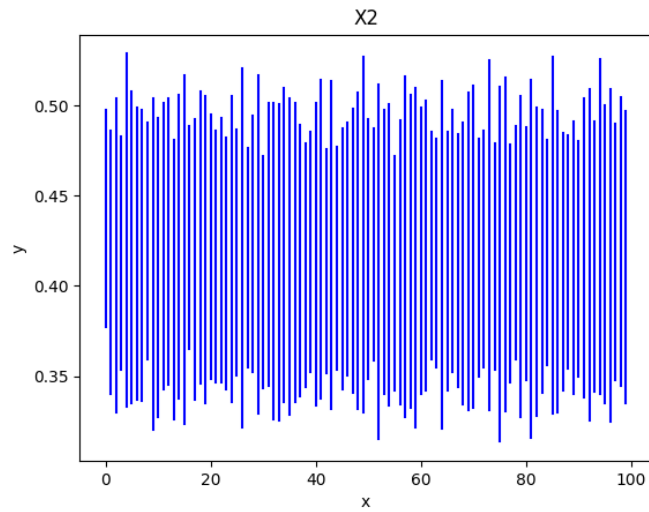


Рис. 5: Вторая выборка,  $X_2$

Индекс Жаккра  $X_2$  равен  $JK(X_2) = 0.72$ .

Построим точечную линейную регрессию для  $X_2$ .

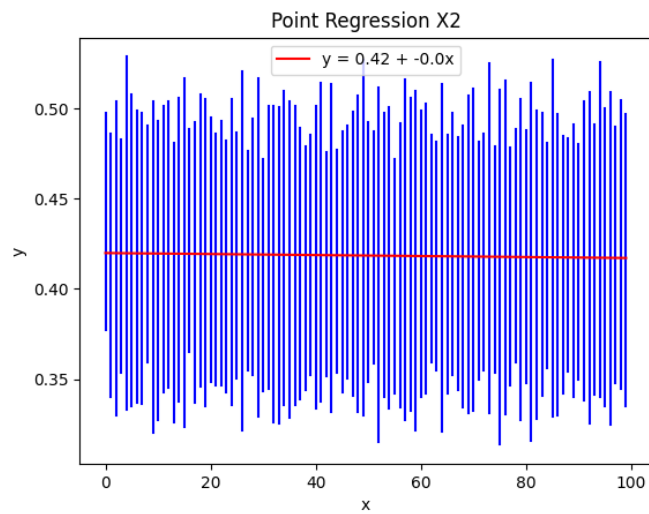


Рис. 6: Точечная линейная регрессия для  $X_2$

Для  $X_2$  получили следующие оценки параметров:  $\beta_0 = 0.42, \beta_1 = -2.79e^{-5}$ .

Построим информационное множество и коридор совместных значений для  $X_2$ .

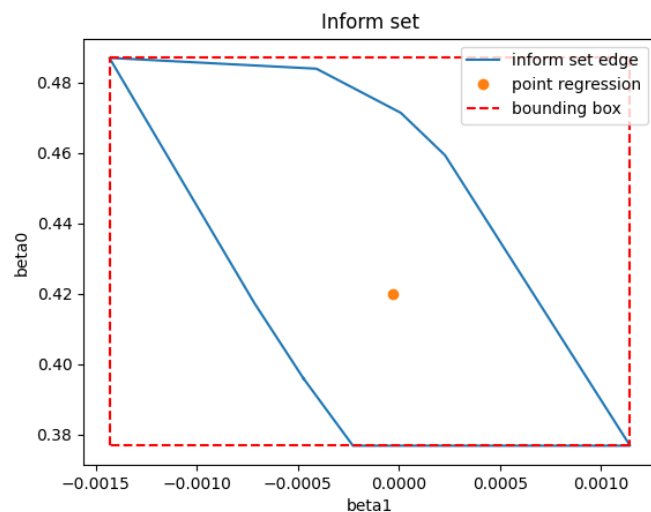


Рис. 7: Информационное множество для  $X_2$

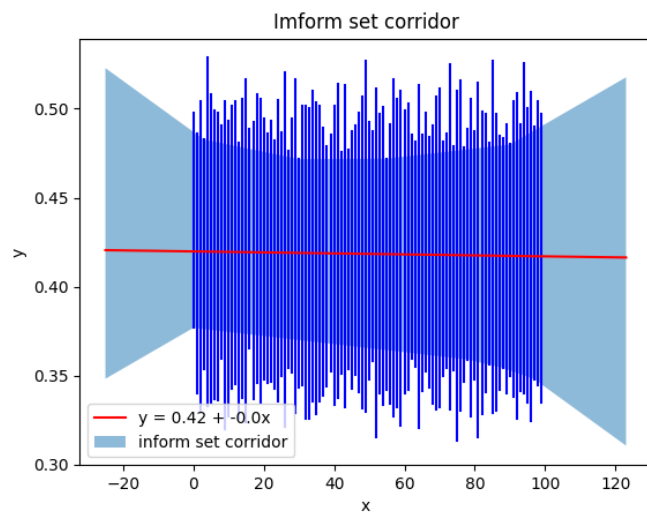


Рис. 8: Коридор совместных значений для  $X_2$



## 5 Обсуждение

Из полученных результатов можно заметить следующее. Может оказаться, что, в случае малой совместности или в случае отсутствия совместности, точечная регрессия не попадает в информационное множество, что видно на рис. 3, 4. Также видно, что точечная регрессия может не пересекать все интервалы исходной выборки рис. 2. Стоит отметить, что с увеличением степени совместности, размер информационного множества и ширина коридора совместности увеличиваются (рис. 3, 4, 7, 8), что вполне ожидаемо. При этом для обоих выборок оценки параметров, полученных с помощью точечной линейной регрессии, мало отличаются. Также заметно, что ширина коридора сильно увеличивается за пределами значений входной переменной 4, 8.