

Санкт-Петербургский политехнический университет
Петра Великого
Физико-механический институт
Кафедра «Прикладная математика»

**Отчёт
по курсовой работе
по дисциплине
«Интервальный анализ»
на тему
«Нелинейная интервальная регрессия»**

Выполнил студент:
Куксенко Кирилл Сергеевич
группа: 5030102/80201

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

Санкт-Петербург
2021 г.

Содержание

1	Постановка задачи	4
2	Теория	4
2.1	Метод центра неопределённости	4
2.2	Метод распознающего функционала	6
3	Реализация	6
4	Результаты	6
4.1	Генерация данных	6
4.2	Результаты	7
5	Обсуждение	18

Список иллюстраций

1	Совместная выборка для модели 20	7
2	Метод центра неопределённости для выборки по модели 20	8
3	Коридор совместных зависимостей	9
4	Метод распознающего функционала для выборки по моде- ли 20	10
5	Несовместная выборка для модели 20	11
6	Метод распознающего функционала для несовместной вы- борки по модели 20	12
7	Совместная выборка для модели 21	13
8	Метод центра неопределённости для выборки по модели 21	14
9	Коридор совместных зависимостей	15
10	Метод распознающего функционала для выборки по моде- ли 21	16
11	Несовместная выборка для модели 21	17
12	Метод распознающего функционала для несовместной вы- борки по модели 21	18

Список таблиц

1	Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для выборки по модели 20	7
2	Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для несовместной выборки по модели 20	11
3	Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для выборки по модели 21	13
4	Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для несовместной выборки по модели 21	17

1 Постановка задачи

Для набора данных с интервальной неопределённостью построить нелинейную регрессию методом центра неопределённости и методом распознающего функционала. Сравнить результаты.

2 Теория

Пусть величина y является функцией от независимых аргументов x_1, x_2, \dots, x_p .

$$y = f(x, \beta) \quad (1)$$

где $x = (x_1, \dots, x_n)$ - вектор независимых переменных, $\beta = (\beta_1, \dots, \beta_k)$ - вектор параметров функции. Имеется набор $x = x_1, \dots, x_m, y = y_1, \dots, y_m$, необходимо найти оценку вектора параметров β , который соответствует конкретной функции из семейства 1. Будем рассматривать задачу, в которой x - точечный вектор, а y - интервальный вектор.

Будем рассматривать функцию вида:

$$y = \beta_0 + \beta_1 \cdot x + \beta_2 \cdot x^2 \quad (2)$$

2.1 Метод центра неопределённости

Для удобства отсортируем все входные параметры по x по возрастанию, и сместим значения так, чтобы $x_0 = 0$. x_i - число, $y_i = [h_{Hi}, h_{Bi}]$ - интервал $\forall i = 1, \dots, m$.

Вычисление коэффициента β_0

Рассмотрим тройку наблюдений y_i, y_j, y_k с упорядоченными значениями $x_i < x_j < x_k$. Для каждой тройки индексов $i < j < k$ вычислим допустимые значения коэффициента β_0 :

$$\beta_{0H0jk} = h_{H0}, \text{ если } i = 0 \quad (3)$$

$$\beta_{0Hijk} = \frac{x_i x_j x_k}{x_j - x_i} \left(\frac{h_{Hi}}{x_i(x_k - x_i)} - \frac{h_{Bj}}{x_j(x_k - x_j)} + \frac{h_{Hk}(x_j - x_i)}{x_k(x_k - x_i)(x_k - x_j)} \right) \quad (4)$$

$$\beta_{0B0jk} = h_{B0}, \text{ если } i = 0 \quad (5)$$

$$\beta_{0Bijk} = \frac{x_i x_j x_k}{x_j - x_i} \left(\frac{h_{Bi}}{x_i(x_k - x_i)} - \frac{h_{Hj}}{x_j(x_k - x_j)} + \frac{h_{Bk}(x_j - x_i)}{x_k(x_k - x_i)(x_k - x_j)} \right) \quad (6)$$

Далее вычисляем:

$$\beta_{0min} = \max_{ijk}(\beta_{0Hijk}) \quad (7)$$

$$\beta_{0max} = \min_{ijk}(\beta_{0Bijk}) \quad (8)$$

Вычисление коэффициентов β_1

Аналогично вычислению β_0 вычислим допустимые значения коэффициента β_1 :

$$\beta_{1Hijk} = \frac{(x_i + x_k)(x_j + x_k)}{x_j - x_i} \left(-\frac{h_{Bi}}{x_k^2 - x_i^2} + \frac{h_{Hj}}{(x_k^2 - x_j^2)} - \frac{h_{Bk}(x_j^2 - x_i^2)}{(x_k^2 - x_j^2)(x_k^2 - x_i^2)} \right) \quad (9)$$

$$\beta_{1Bijk} = \frac{(x_i + x_k)(x_j + x_k)}{x_j - x_i} \left(-\frac{h_{Hi}}{x_k^2 - x_i^2} + \frac{h_{Bj}}{(x_k^2 - x_j^2)} - \frac{h_{Hk}(x_j^2 - x_i^2)}{(x_k^2 - x_j^2)(x_k^2 - x_i^2)} \right) \quad (10)$$

Далее вычислим:

$$\beta_{1min} = \max_{ijk}(\beta_{1Hijk}) \quad (11)$$

$$\beta_{1max} = \min_{ijk}(\beta_{1Bijk}) \quad (12)$$

Вычисление коэффициента β_2

Аналогично вычислению β_0 и β_1 вычислим допустимые значения коэффициента β_2 :

$$\beta_{2Hijk} = \frac{\frac{h_{Hi}}{(x_k - x_j)} - \frac{x_{Bj}}{(x_k - x_j)} + \frac{h_{Hk}(x_j - x_i)}{(x_k - x_j)(x_k - x_i)}}{(x_j - x_i)} \quad (13)$$

$$\beta_{2Bijk} = \frac{\frac{h_{Bi}}{(x_k - x_j)} - \frac{x_{Hj}}{(x_k - x_j)} + \frac{h_{Bk}(x_j - x_i)}{(x_k - x_j)(x_k - x_i)}}{(x_j - x_i)} \quad (14)$$

Далее вычислим:

$$\beta_{2min} = \max_{ijk}(\beta_{2Hijk}) \quad (15)$$

$$\beta_{2max} = \min_{ijk}(\beta_{2Bijk}) \quad (16)$$

Оценка параметров зависимости Далее для всех пар $\beta_{imin}, \beta_{imax}, i = 1, 2, 3$ проведём следующее сравнение.

- Если $\beta_{imin} \leq \beta_{imax}$, то выборка совместна и значение коэффициента β_i лежит в интервале $[\beta_{imin}, \beta_{imax}]$.
- Иначе выборка несовместна.

И в качестве точечной оценки коэффициента β_i возьмём $\hat{\beta}_i = \frac{\beta_{imin} + \beta_{imax}}{2}$.

2.2 Метод распознающего функционала

Перепишем исходную задачу в матричном виде:

$$X\beta = y \quad (17)$$

где x, y - исходный набор, β - искомый вектор параметров,

$$X = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_m & x_m^2 \end{pmatrix} \quad (18)$$

Введём распознающий функционал $\text{Tol}(\beta, X, y)$.

$$\text{Tol}(\beta, X, y) = \min_{1 \leq i \leq m} (\text{rad}y_i - |\text{mid}y_i - \sum_{j=1}^n X_{ij}\beta_j|) \quad (19)$$

Тогда оценкой вектора параметров будет $\arg \max_{\beta} \text{Tol}(\beta, X, y)$

3 Реализация

Язык программирования: Python. Среда разработки: Visual Studio Code.
[Ссылка на GitHub](#)

4 Результаты

4.1 Генерация данных

Рассмотрим модель 1. Для заданного набора входных значений $x = x_1, \dots, x_m$ посчитаем точечный вектор выходных значений $y = y_1, \dots, y_m$. Затем построим интервальный вектор выходных значений следующим образом: вместо каждого точечного значения y_i возьмём интервал $[y_i - |\delta_{i1}|, y_i + |\delta_{i2}|]$, где δ_{i1}, δ_{i2} - случайные величины, $\delta_{i1}, \delta_{i2} \in N(0, 5), \forall i = 1, \dots, m$.

4.2 Результаты

Рассмотрим две модели:

$$y = 7 + 5x - \frac{1}{10}x^2 \quad (20)$$

И

$$y = -42 - 17 + 5x^2 \quad (21)$$

Модель 20

Сначала сгенерируем совместную выборку для модели 20 размера 25. Исходный набор данных на рисунке ниже.

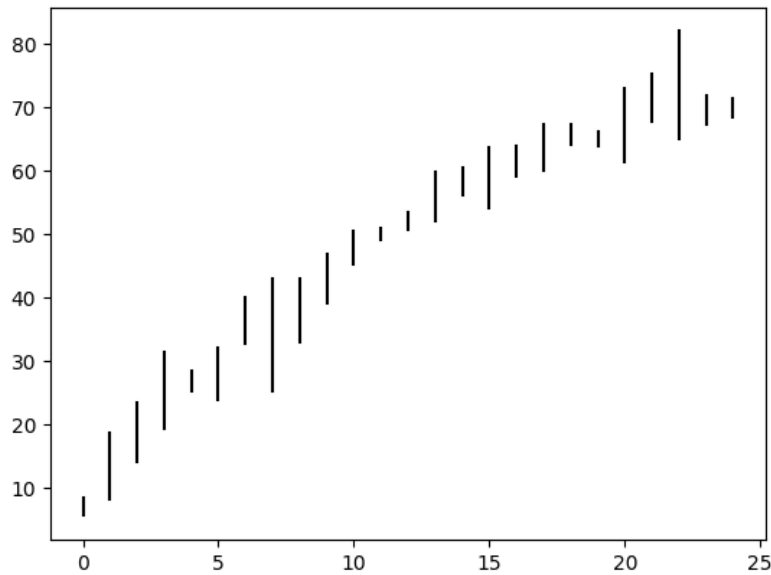


Рис. 1: Совместная выборка для модели 20

Метод центра неопределённости дал следующие результаты:

	β_{imin}	β_{imax}	$\hat{\beta}$
β_0	6.007	8.405	7.206
β_1	4.636	5.265	4.951
β_2	-0.111	-0.084	-0.097

Таблица 1: Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для выборки по модели 20

Тогда найденная зависимость будет иметь следующий вид:

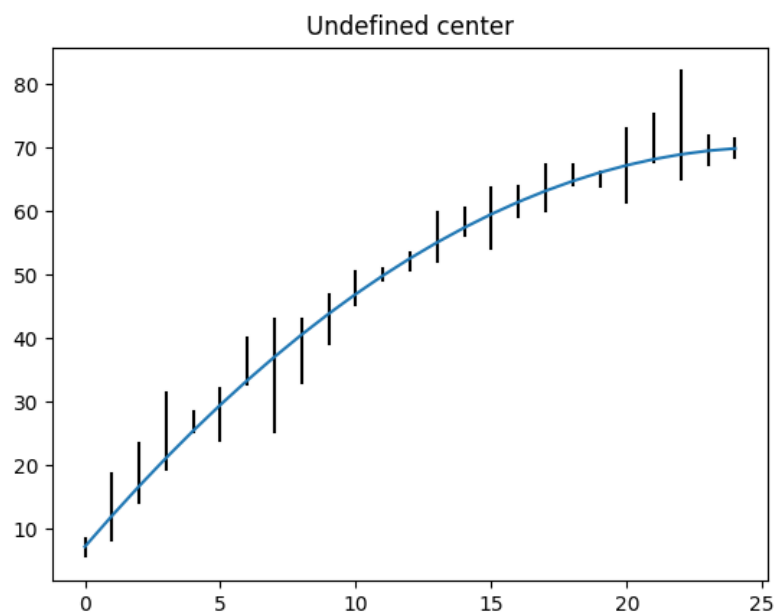


Рис. 2: Метод центра неопределённости для выборки по модели 20

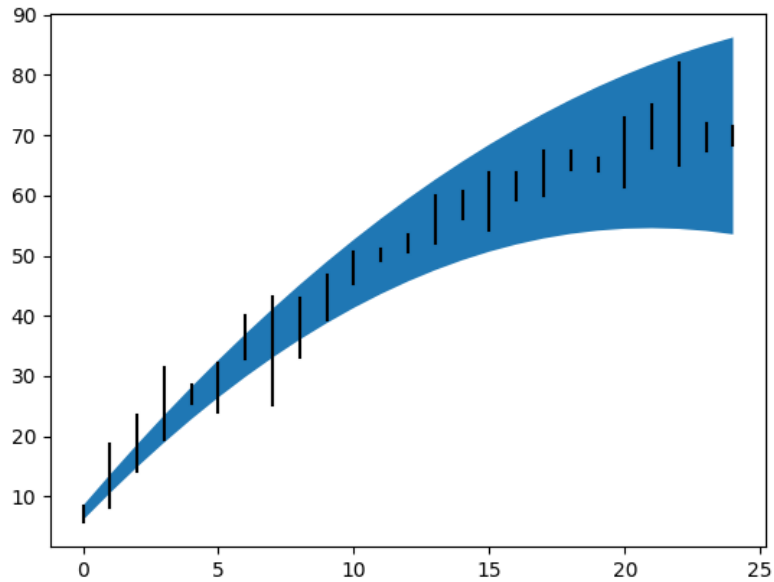


Рис. 3: Коридор совместных зависимостей

В свою очередь метод распознающего функционала дал следующую оценку коэффициентов: $\hat{\beta}_0 = 7.255$, $\hat{\beta}_1 = 4.967$, $\hat{\beta}_2 = -0.099$. Причём значение распознающего функционала на этом наборе положительно: $\text{Tol}(\hat{\beta}) = 0.172$.

И график построенной зависимости:

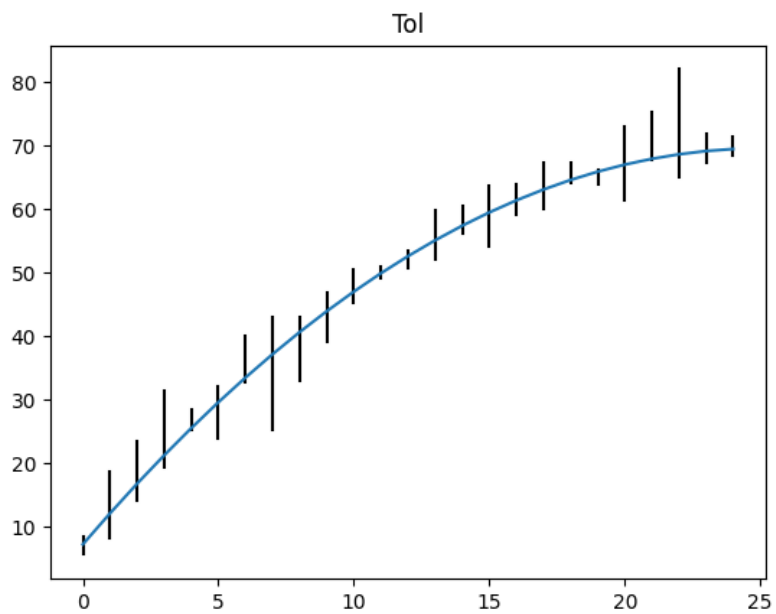


Рис. 4: Метод распознающего функционала для выборки по модели 20

Теперь внесём пять случайных малых изменений в исходную выборку, сделав её несовместной. Новая выборка будет иметь следующий вид:

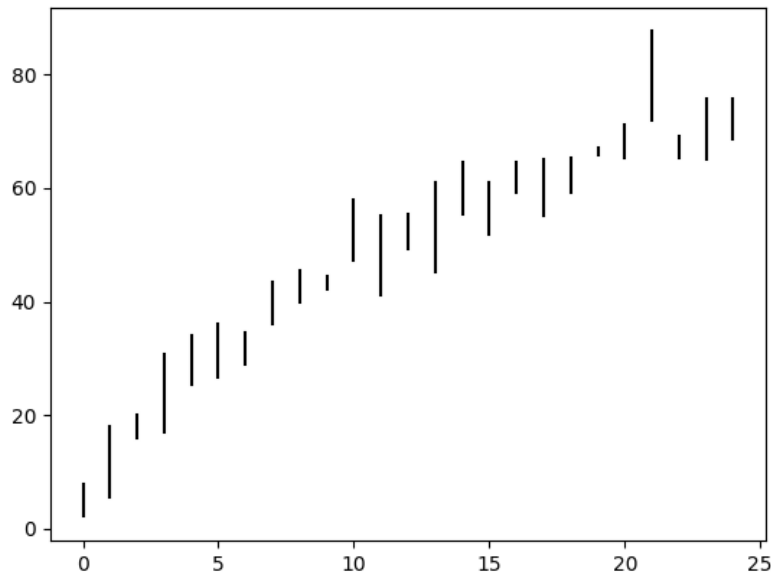


Рис. 5: Несовместная выборка для модели 20

Методом центра неопределённости получим следующие результаты:

	β_{imin}	β_{imax}	$\hat{\beta}$
β_0	486.572	-653.792	-
β_1	70.083	-36.055	-
β_2	0.777	-1.692	-

Таблица 2: Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для несовместной выборки по модели 20

Тем самым выборка несовместна и метод центра неопределённости даёт некорректные значения коэффициентов.

В свою очередь метод распознающего функционала дал следующую оценку коэффициентов: $\hat{\beta}_0 = 3.741$, $\hat{\beta}_1 = 5.555$, $\hat{\beta}_2 = -0.114$. Но в этом случае значение распознающего функционала на этом наборе меньше нуля: $\text{Tol}(\hat{\beta}) = -1.663$.

И график построенной зависимости:

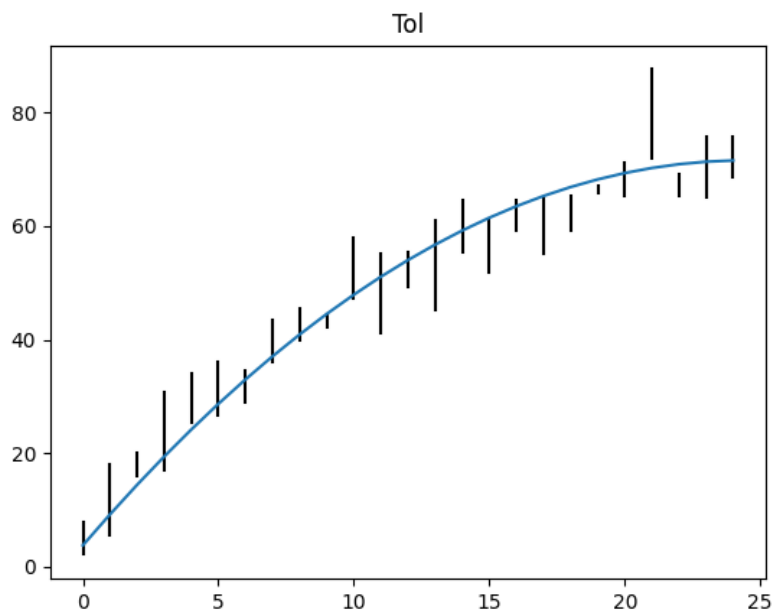


Рис. 6: Метод распознающего функционала для несовместной выборки по модели 20

Модель 21

Теперь сгенерируем совместную выборку для модели 21 размера 50 и проделаем с ней аналогичную работу. Исходная выборка имеет следующий вид:

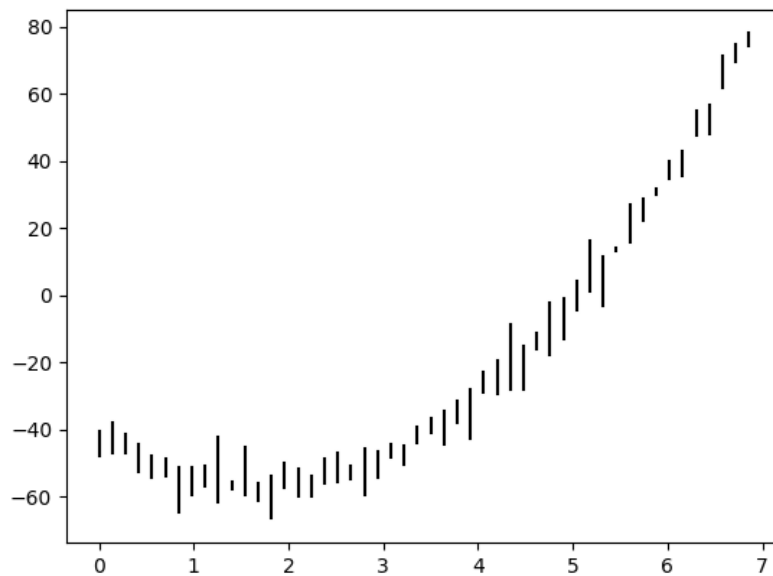


Рис. 7: Совместная выборка для модели 21

Метод центра неопределённости дал следующие результаты:

	β_{imin}	β_{imax}	$\hat{\beta}$
β_0	-42.774	-40.609	-41.691
β_1	-17.751	-16.695	-17.223
β_2	4.971	5.087	5.029

Таблица 3: Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для выборки по модели 21

Тогда график построенной зависимости будет иметь следующий вид:

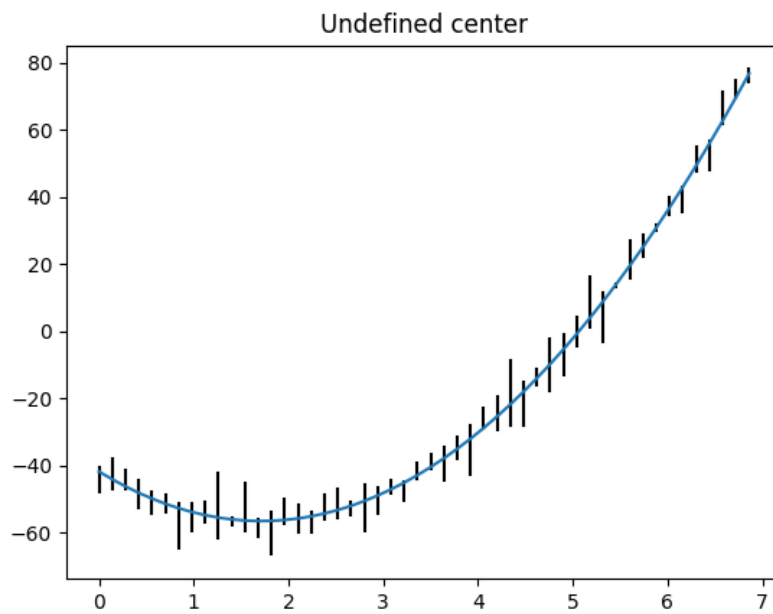


Рис. 8: Метод центра неопределённости для выборки по модели 21

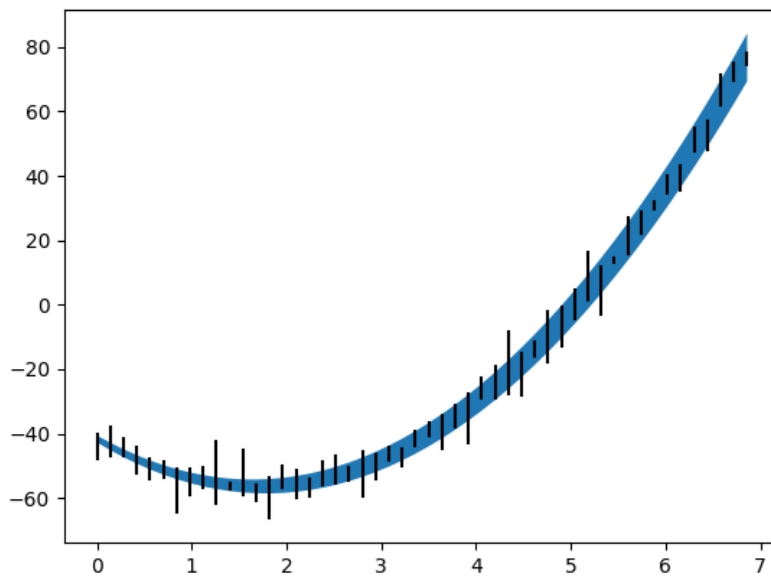


Рис. 9: Коридор совместных зависимостей

Метод распознающего функционала для следующую оценку коэффициентов зависимости: $\hat{\beta}_0 = -10.0$, $\hat{\beta}_1 = -10.0$, $\hat{\beta}_2 = 2.481$. Причём значение распознающего функционала на этом значении меньше нуля: $\text{Tol}(\hat{\beta}) = -36.277$.

И тогда график найденной зависимости будет иметь следующий вид:

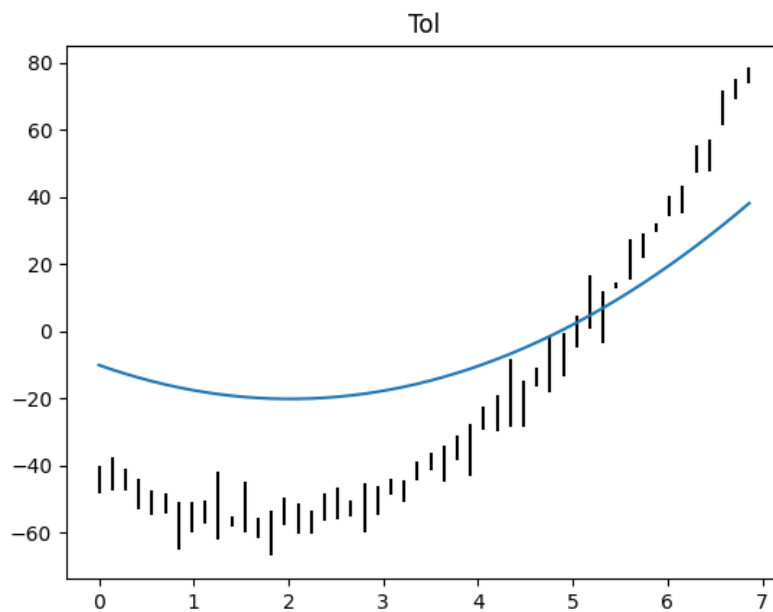


Рис. 10: Метод распознающего функционала для выборки по модели 21

Теперь внесём пять малых случайных изменений в выборку так, чтобы она стала несовместной. Тогда получим выборку:

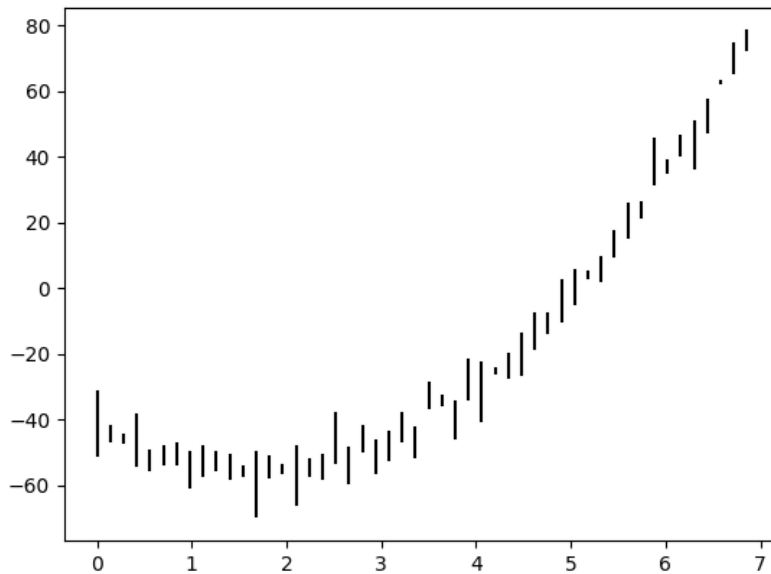


Рис. 11: Несовместная выборка для модели 21

Метод центра неопределённости дал следующие результаты:

	β_{imin}	β_{imax}	$\hat{\beta}$
β_0	378.026	-1180.810	-
β_1	623.998	-258.458	-
β_2	43.773	-84.869	-

Таблица 4: Оценки коэффициентов зависимости методом центра неопределённости для несовместной выборки по модели 21

А в свою очередь метод распознающего функционала дал следующую оценку коэффициентов: $\hat{\beta}_0 = -10.0$, $\hat{\beta}_1 = -10.0$, $\hat{\beta}_2 = 2.481$. Распознающий функционал на этом наборе также имеет отрицательное значение: $\text{Tol}(\hat{\beta}) = -34.777$.

График построенной зависимости имеет следующий вид:

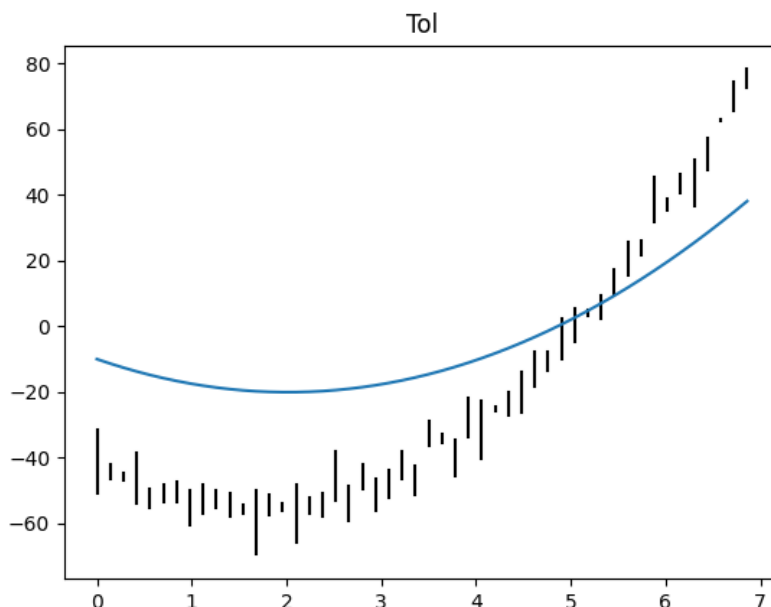


Рис. 12: Метод распознающего функционала для несовместной выборки по модели 21

5 Обсуждение

Из полученных результатов можно сделать следующие наблюдения. Для совместной выборки метод центра неопределённости более точно оценивает коэффициенты параметров зависимости. Особенно заметно лучшие оценки коэффициентов метод центра неопределённости строит для второй выборки, что видно на рисунках 2, 8, 4, 10. Причём для обеих выборок построенная методом центра неопределённости зависимость проходит через все интервалы, что видно на рисунках 2, 8.

Но в свою очередь метод центра неопределённости оказывается сильно чувствительным к выбросам, что можно заметить из результатов в таблицах 2, 4. Даже при совсем небольших отклонениях от совместных данных метод центра неопределённости даёт некорректные результаты. Метод распознающего функционала является куда менее чувствительным к выбросам, что видно на рисунках 4, 6, хотя всё же на выборке с выбросами максимальное значение распознающего функционала становится отрицательным, что также говорит о несовместности системы. Также стоит отметить, что даже на совместной выборке метод распо-

знающего функционала может давать плохие результаты, что видно на рисунке 10. Причём максимальное значение распознающего функционала в этом случае сильно меньше нуля.