

МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ
ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ
УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«Национальный исследовательский ядерный университет «МИФИ»
(НИЯУ МИФИ)

Институт интеллектуальных кибернетических систем
Кафедра Кибернетики

Лабораторная работа №2
**«Оценивание параметров линейного стационарного объекта
методом наименьших квадратов – рекуррентная форма»**

Выполнил студент группы Б15-501: Огнянович Павел

Проверила: Воробьева Д.В.

Москва, 2018

Цель работы

Исследование свойств рекуррентной формы метода наименьших квадратов применительно к оценкам параметров линейного регрессионного объекта, исследование точности и скорости сходимости оценок к истинным значениям параметров в зависимости от задания начального приближения ковариационной матрицы ошибки и оценки начального приближения оценок параметров объекта.

Задание

В данной работе моделируется объект: $y = 3,5 - 0,3u_1 + 6u_3 - 2,2u_4 + \eta$

Описание метода

Регрессионный объект и соответствующая ему модель имеют вид:

$$\bar{y} = U \bar{b} + \bar{\eta}$$

$$\tilde{y} = U \tilde{b}$$

Рекуррентный алгоритм имеет следующий вид:

$$\bar{\tilde{e}}(i+1) = \bar{\tilde{e}}(i) + K(i+1) \left(\bar{y}'(i+1) - U'(i+1) \bar{\tilde{e}}(i) \right)$$

Учитывая, что в лабораторной работе проводится идентификация параметров линейного регрессионного объекта, то рекуррентные соотношения принимают следующий вид:

$$\hat{b}_{LS}(i+1) = \hat{b}_{LS}(i) + K(i+1) \left(y(i) - \bar{u}^T \hat{b}_{LS}(i) \right)$$

$$K(i+1) = P(i) \bar{u}(i) \frac{1}{\left(\frac{1}{r(i)} + \bar{u}^T(i) P(i) \bar{u}(i) \right)}$$

$$P(i+1) = P(i) - \frac{1}{\left(\frac{1}{r(i)} + \bar{u}^T(i) P(i) \bar{u}(i) \right)} P(i) \bar{u}(i) \bar{u}^T(i) P(i)$$

Для инициализации рекуррентного процесса требуется задать начальные приближения $\hat{b}_{LS}(0)$ и $P(0)$. Можно задать начальные приближения без предварительных оценок, но тогда нужно следовать правилу: чем хуже приближения, тем больше должна быть матрица $P(0)$.

Результаты работы

Эксп №	Исходные данные для тестового моделирования		Ошибки оценки параметров при $t = t_{\text{кон}}$					
			$ \hat{b}_0 - b_0 $	$ \hat{b}_1 - b_1 $	$ \hat{b}_2 - b_2 $	$ \hat{b}_3 - b_3 $	$ \hat{b}_4 - b_4 $	$\frac{1}{5} \sum (\hat{b}_j - b_j)^2$
1.1	$\hat{b}_0(0) = 2.5$	$\lambda=0.1$	0,146	0	0,002	0,001	0,001	0,004264
1.2	$\hat{b}_1(0) = -1$	$\lambda=1$	0,066	0,001	0,001	0,001	0,001	0,000872
1.3	$\hat{b}_2(0) = 1$	$\lambda=10$	0,06	0	0,001	0	0,001	0,00072
1.4	$\hat{b}_3(0) = 5$ $\hat{b}_4(0) = -1$	$\lambda=100$	0,249	0,004	0,002	0,009	0,002	0,012421
2.1	$\hat{b}_0(0) = 1$	$\lambda=0.1$	0,29	0	0,002	0,001	0	0,016821
2.2	$\hat{b}_1(0) = 1$	$\lambda=1$	0,08	0,001	0,001	0,001	0,001	0,001281
2.3	$\hat{b}_2(0) = 1$	$\lambda=10$	0,194	0,005	0,001	0,003	0	0,007534
2.4	$\hat{b}_3(0) = 1$ $\hat{b}_4(0) = 1$	$\lambda=100$	1,405	0,017	0,007	0,041	0,01	0,395229
3.1	$\hat{b}_0(0) = 10$	$\lambda=0.1$	0,564	0,002	0	0	0,002	0,063621
3.2	$\hat{b}_1(0) = 10$	$\lambda=1$	0,297	0	0,001	0	0,001	0,0169
3.3	$\hat{b}_2(0) = 10$	$\lambda=10$	0,261	0,002	0	0,007	0,001	0,013635
3.4	$\hat{b}_3(0) = 10$ $\hat{b}_4(0) = 10$	$\lambda=100$	0,013	0,091	0,03	0,039	0,019	0,002246

Таблица 1: “Результаты работы”

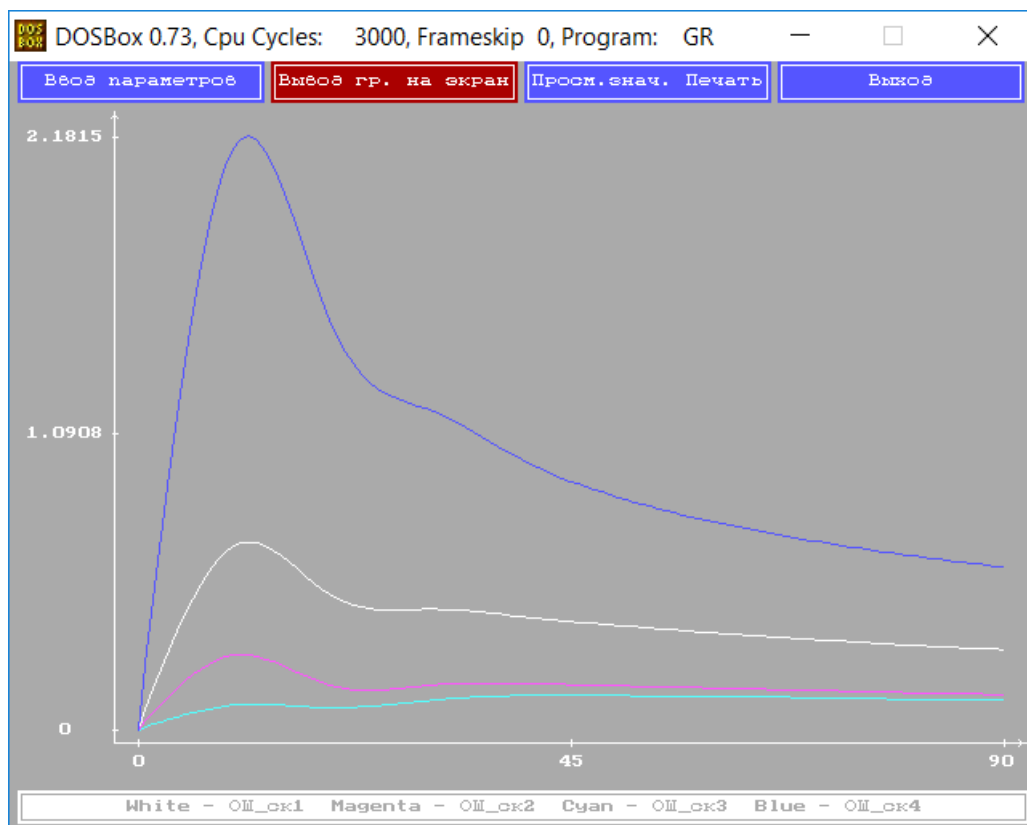


График 1: "начальные приближения 1"

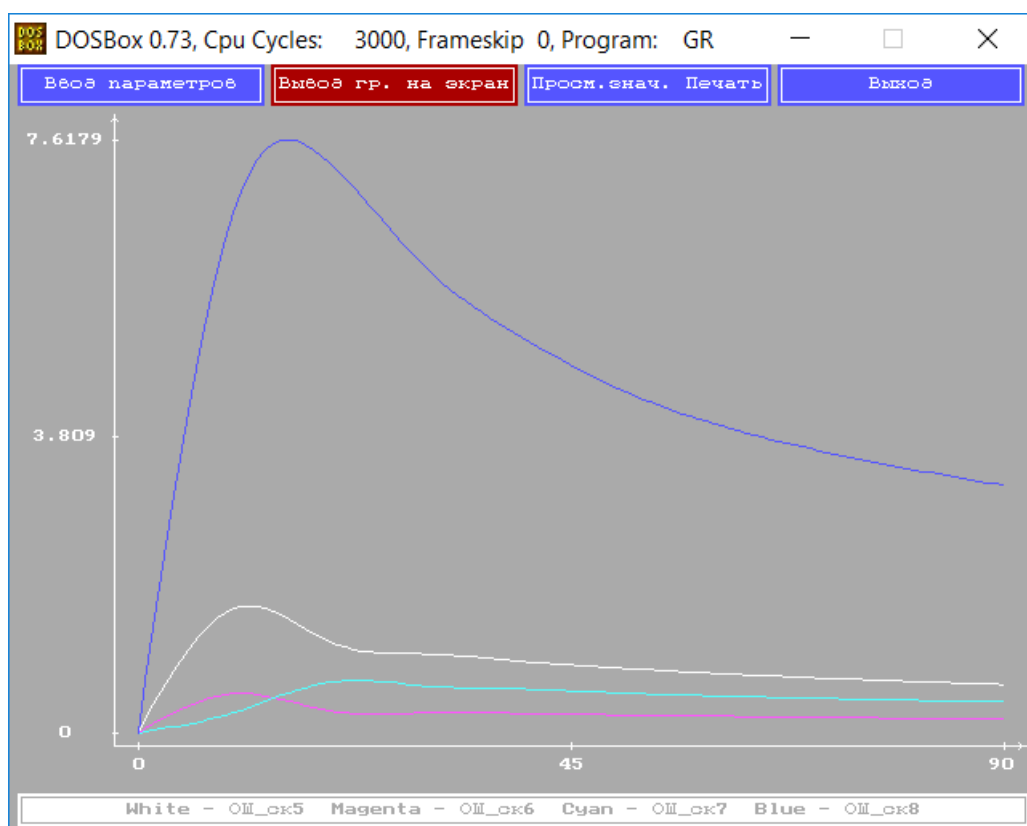


График 2: "начальные приближения 2"

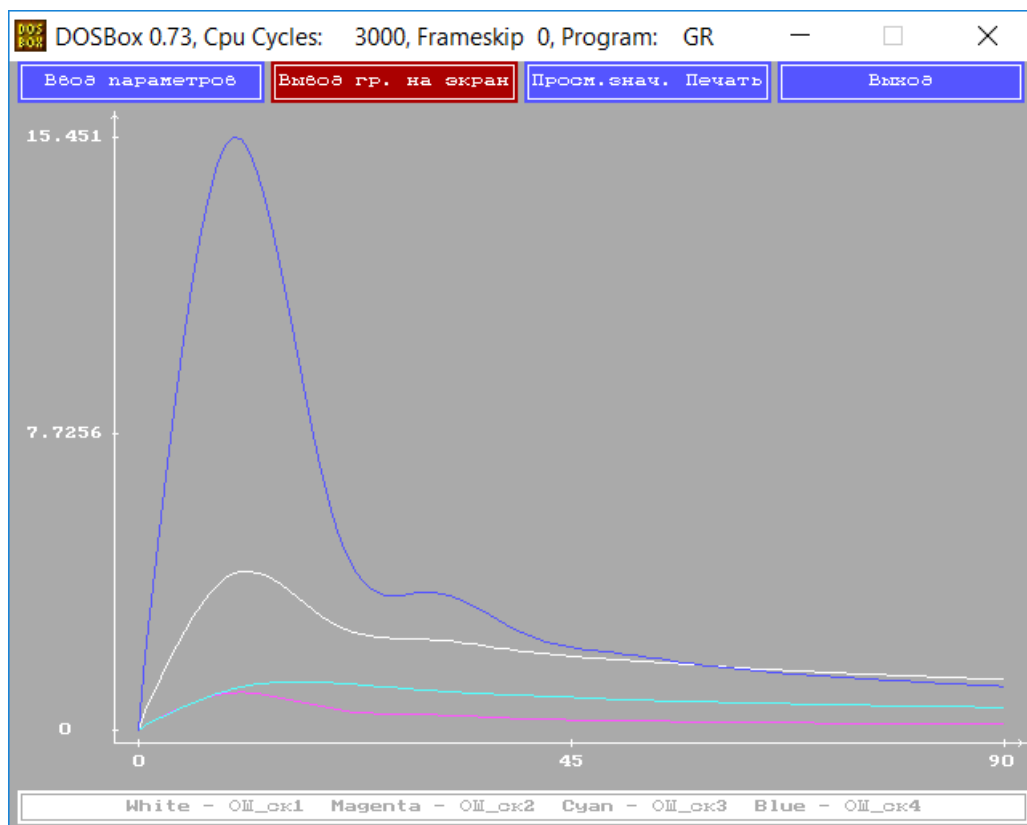


График 3: “начальные приближения 3”

Заключение

В данной работе была изучена рекуррентная форма метода наименьших квадратов применительно к оценкам параметров линейного регрессионного объекта, исследованы точность и скорости сходимости оценок к истинным значениям параметров в зависимости от начальных приближений ковариационной матрицы ошибки оценки и начального приближения оценок параметров объекта.

На основе моделирования и расчетов были сделаны следующие выводы:

1. При плохих относительно хороших начальных приближениях и больших значениях $P(0)$ скорость сходимости плохая.
2. При хороших начальных приближениях скорость сходимости лучше при меньших значениях $P(0)$.
3. При одинаковых значениях $P(0)$, скорость сходимости лучше с более точными начальными приближениями.