

Лекция по эконометрике № 3

2 модуль

Функциональные преобразования переменных

Демидова

Ольга Анатольевна

https://www.hse.ru/staff/demidova_olga

E-mail:demidova@hse.ru

09.11.2020

План лекции

- Линейная в логарифмах регрессия, как модель с постоянной эластичностью.
- Модель с постоянными темпами роста (полулогарифмическая модель).
- Интерпретация оценок коэффициентов различных функциональных форм.
- Выбор между моделями. Тесты Бокса-Кокса, Бера и МакАлера, МакКиннона, Уайта и Дэвидсона.

Линейная модель и ее интерпретация

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_K X_K + \varepsilon,$$

β_j значим=>

Если X_j увеличится на 1 единицу, то Y увеличится на $\hat{\beta}_j$
Единиц (при прочих равных факторах).

Линейная в логарифмах модель и ее интерпретация

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 \ln X_1 + \dots + \beta_j \ln X_j + \beta_k \ln X_k + \varepsilon$$

$$\ln \hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \ln X_1 + \dots + \hat{\beta}_j \ln X_j + \hat{\beta}_k \ln X_k$$

$$\frac{\dot{Y}}{Y} = \hat{\beta}_j \frac{\dot{X}_j}{X_j}$$

$$\hat{\beta}_j = \frac{\dot{Y} / Y}{\dot{X}_j / X_j} - \text{эластичность.}$$

Полулогарифмическая модель и ее интерпретация

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_j X_j + \beta_k X_k + \varepsilon$$

$$\hat{\ln Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_1 + \dots + \hat{\beta}_j X_j + \hat{\beta}_k X_k$$

$$\frac{\dot{Y}}{Y} = \hat{\beta}_j \dot{X}_j, \quad \hat{\beta}_j = \frac{\dot{Y} / Y}{\dot{X}_j}$$

Если X_j увеличится на 1 единицу, то Y увеличится на $\hat{\beta}_j \cdot 100\%$.

Выбор между моделями

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon \quad (1)$$

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 \ln X_1 + \dots + \beta_k \ln X_k + \varepsilon \quad (2)$$

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon \quad (3)$$

(2) и (3) можно сравнить по R_{adj}^2 .

Тест Бокса-Кокса

$$Y^{(\theta)} = \frac{Y^\theta - 1}{\theta}, \theta \neq 0$$

$$\lim_{\theta \rightarrow 0} \frac{Y^\theta - 1}{\theta} = \lim_{\theta \rightarrow 0} \frac{Y^\theta \cdot \ln Y}{1} = \ln Y$$

$$Y^{(\theta)} = \begin{cases} \frac{Y^\theta - 1}{\theta}, & \text{если } \theta \neq 0, \\ \ln Y, & \text{если } \theta = 0 \end{cases}$$

Тест Бокса-Кокса

$$Y^{(\theta)} = \beta_0 + \beta_1 X_1^{(\lambda)} + \dots + \beta_k X_k^{(\lambda)} + \varepsilon$$

$$RSS(\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_k, \lambda, \theta) \rightarrow \min$$

$$\hat{\beta}_{0ML}, \hat{\beta}_{1ML}, \dots, \hat{\beta}_{kML}, \hat{\lambda}_{ML}, \hat{\theta}_{ML}$$

Тест Бокса-Кокса

$$Y^{(\theta)} = \beta_0 + \beta_1 X_1^{(\lambda)} + \dots + \beta_k X_k^{(\lambda)} + \varepsilon$$

$H_0 : \lambda = \theta = 1$ **Линейная модель**

$H_0 : \lambda = \theta = 0$ **Линейная в логарифмах
модель**

Тест Бокса-Кокса. Пример

$$W^{(\theta)} = \beta_0 + \beta_1 H^{(\lambda)} + \varepsilon$$

Log likelihood = -2659.5656 Number of obs = 540
LR chi2(2) = 230.68
Prob > chi2 = 0.000

WEIGHT02	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
/lambda	1.055498	1.892654	0.56	0.577	-2.654035	4.76503
/theta	-.0263371	.1471576	-0.18	0.858	-.3147607	.2620865

Тест Бокса-Кокса. Пример

$$W^{(\theta)} = \beta_0 + \beta_1 H^{(\lambda)} + \varepsilon$$

H0:	Test	Restricted	
	log likelihood	chi2	Prob > chi2
theta=lambda = -1	-2680.8693	42.61	0.000
theta=lambda = 0	-2659.7618	0.39	0.531
theta=lambda = 1	-2685.5201	51.91	0.000

Выбор между линейной и полулогарифмической моделями

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \varepsilon \quad (1)$$

$$\log Y = \beta_0 + \beta_1 X + \varepsilon \quad (2)$$

H_0 : качество подгонки моделей (1) и (2) одинаковое

H_1 : модель с меньшей RSS лучше

Выбор между линейной и полулогарифмической моделью можно осуществить с помощью теста Пола Зарембки (частный случай теста Бокса – Кокса).

Тест П.Зарембки

- 1) Вычисляется среднее геометрическое значение Y :

$$\sqrt[n]{Y_1 \cdot Y_2 \cdot \dots \cdot Y_n}$$

- 2) Вводится вспомогательная переменная

$$Y^* = Y / \text{geometric mean of } Y$$

- 3) Оцениваются параметры вспомогательных регрессий

$$Y^* = \beta_0' + \beta_1' X + \varepsilon \quad (3)$$

$$\log Y^* = \beta_0' + \beta_1' X + \varepsilon \quad (4)$$

Тест П.Зарембки

4) Вычисляется значение тестовой статистики

$$\chi^2 = \frac{n}{2} \left| \ln \frac{RSS_3}{RSS_4} \right|$$

где RSS_3 , RSS_4 – суммы квадратов остатков в оцененных регрессиях (3) и (4).

5) Если при выбранном уровне значимости α

то гипотеза H_0 отвергается, между моделями (1) и (2) есть значимое различие. Лучше та модель, при оценивании которой меньше RSS .

BM тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

Bera and McAleer test

$$H_0 : \ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon$$

$$H_1 : Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon$$

$$\text{Шаг 1: } \ln \hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_1 + \dots + \hat{\beta}_k X_k,$$
$$\hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_1 + \dots + \hat{\beta}_k X_k$$

BM тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

Bera and McAleer test

*Шаг 2: Оцениваются вспомогательные
регрессии:*

$$\exp(\ln \hat{Y}) = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + v_1,$$

$$\ln \hat{Y} = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + v_2$$

Сохраняются \hat{v}_1, \hat{v}_2 .

ВМ тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

Шаг 3: Оцениваются вспомогательные регрессии:

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_1 \hat{v}_1 + \varepsilon_1,$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_2 \hat{v}_2 + \varepsilon_2$$

Обычные t – tests.

*Если $\theta_1 = 0$ не отвергается, а $\theta_2 = 0$ отвергается
выбирается полулогарифмическая модель.*

*Если $\theta_2 = 0$ не отвергается, а $\theta_1 = 0$ отвергается,
выбирается линейная модель.*

*Возникает проблема если обе гипотезы
отвергаются или не отвергаются.*

РЕ тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

MacKinnon-White-Davidson PE test

$$H_0 : \ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon$$

$$H_1 : Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \varepsilon$$

$$\text{Шаг 1: } \ln \hat{Y} = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_1 + \dots + \hat{\beta}_k X_k,$$

$$\hat{Y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 X_2 + \dots + \hat{\beta}_k X_k,$$

РЕ тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

MacKinnon-White-Davidson PE test

*Шаг 2: Оцениваются вспомогательные
регрессии:*

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_1 [\hat{Y} - \exp(\ln \hat{Y})] + \varepsilon_1,$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_2 [\ln Y - \ln \hat{Y}] + \varepsilon_2,$$

РЕ тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

MacKinnon-White-Davidson PE test

*Шаг 2: Оцениваются вспомогательные
регрессии:*

$$\ln Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_1 [\hat{Y} - \exp(\ln \hat{Y})] + \varepsilon_1,$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_k X_k + \theta_2 [\ln Y - \ln \hat{Y}] + \varepsilon_2,$$

РЕ тест для выбора между линейной и полулогарифмической моделями

MacKinnon-White-Davidson PE test

Обычные t – tests.

*Если $\theta_1 = 0$ не отвергается,
а $\theta_2 = 0$ отвергается, выбирается
полулогарифмическая модель.*

*Если $\theta_2 = 0$ не отвергается,
а $\theta_1 = 0$ отвергается,
выбирается линейная модель.*

*Возникает проблема, если обе гипотезы
отвергаются или не отвергаются.*