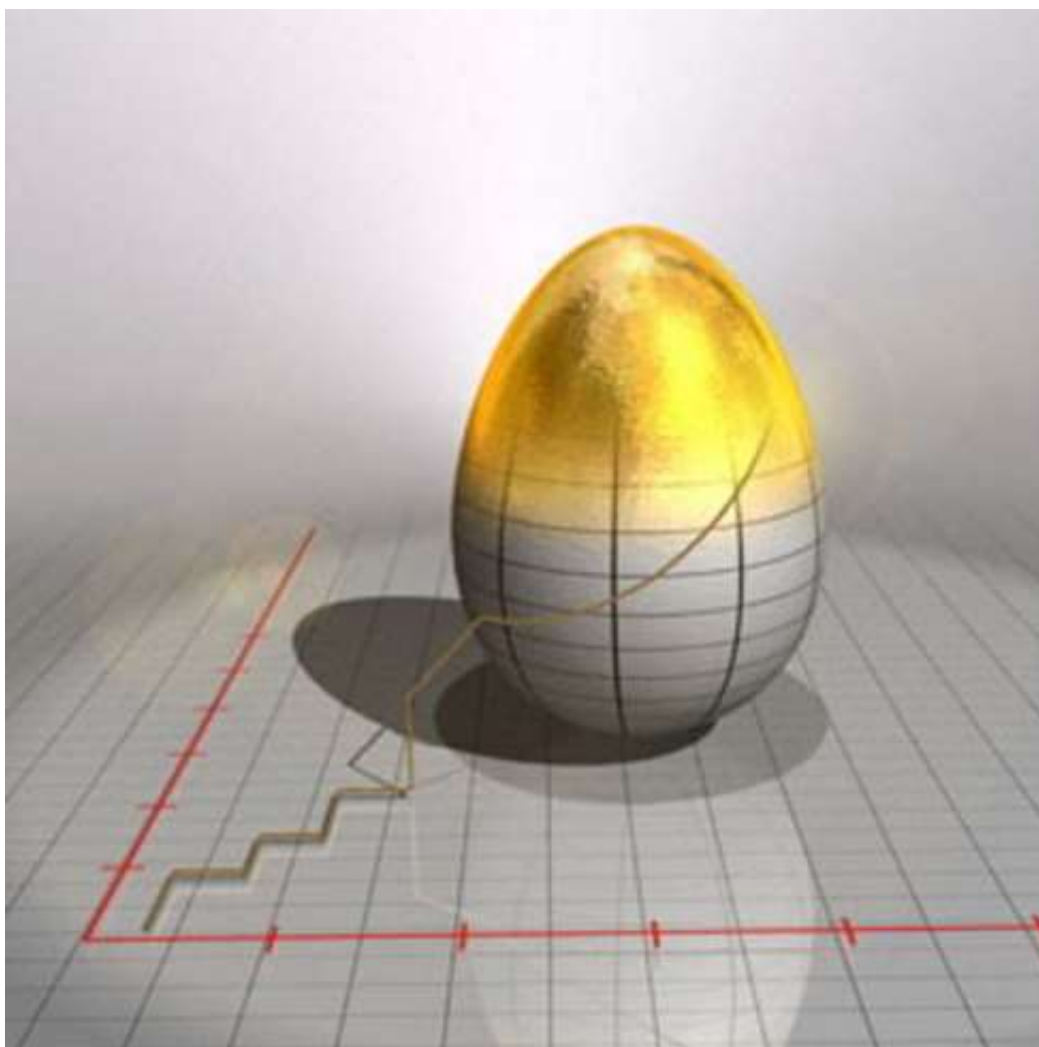


*Ярославский государственный университет им. П.Г. Демидова  
Факультет информатики и вычислительной техники*

*Е.М. Спиридонова*

*Эконометрика:  
материалы лекций*



*Ярославль – 2013*

***Спиридонова Е.М.*** **Эконометрика: материалы лекций.** Альбом наглядных пособий. – Ярославль: ЯрГУ им. П.Г. Демидова, 2013. – 57 с.

Учебное пособие представляет собой материалы презентаций, сопровождавших лекции по Эконометрике, прочитанные автором на факультете Информатики и вычислительной техники студентам 4-го курса специальности 080801.65 «Прикладная информатика (в экономике)» в 2010-2012 гг. Пособие предназначено для студентов направления 230700 «Прикладная информатика». Оно также может быть полезно студентам других, в первую очередь – экономических, направлений, изучающим Эконометрику.

В пособии в доступной и наглядной форме отображены основные понятия эконометрики, приведены формулы расчета параметров эконометрических моделей, описаны их свойства и возможные проблемы. Особое внимание уделяется оценке качества полученных моделей, их надежности и предсказательной способности.

© ЯрГУ им. П.Г. Демидова, 2013

© *Е.М. Спиридонова*, 2013

**Содержание:**

---

<b>ВВЕДЕНИЕ .....</b>	<b>4</b>
<b>ТЕМА 1. МАТЕМАТИКО-СТАТИСТИЧЕСКИЕ ОСНОВЫ ЭКОНОМЕТРИКИ .....</b>	<b>11</b>
§ 1. Случайные переменные и оценки.....	12
§ 2. Анализ вариации и взаимосвязи.....	16
<b>ТЕМА 2. РЕГРЕССИОННЫЙ АНАЛИЗ.....</b>	<b>22</b>
§ 1. Парный регрессионный анализ.....	23
§ 2. Свойства коэффициентов регрессии. Проверка гипотез.....	26
§ 3. Преобразования переменных.....	32
§ 4. Множественный регрессионный анализ.....	39
<b>ТЕМА 3. ПРОБЛЕМЫ РЕГРЕССИОННОГО АНАЛИЗА .....</b>	<b>49</b>
§ 1. Спецификация модели.....	50
§ 2. Гетероскедастичность.....	54
§ 3. Автокорреляция.....	55
§ 4. Ошибки измерения.....	57

## Введение

# ЭКОНОМЕТРИКА

*“ ... искусство рисования кривой линии  
от недоказанного предположения  
до тривиального заключения”*

Питер Кеннеди

(“A Guide to Econometrics”, 1992)



**Преподаватель:**

***Спиридонова  
Елена Михайловна***



**доктор экономических наук, доцент**

доцент каф. информационных и сетевых  
технологий (ИСТ) ЯрГУ (7-ой корпус, к.331)

[lens\\_21083@mail.ru](mailto:lens_21083@mail.ru)

[lens@uniyar.ac.ru](mailto:lens@uniyar.ac.ru)

ICQ # 430-471-291



## Цели и задачи:

- изучить основные свойства и закономерности отражения реальных процессов макро- и микро-экономики с помощью регрессионных моделей;
- овладеть приемами построения и расчета параметров эконометрических моделей и иметь навыки оценки их качественных характеристик с помощью специальных стат.пакетов;
- научиться прогнозировать развитие социально-экономических процессов, рассчитывать параметры зависимостей, делать выводы относительно качества полученных моделей, их надежности и предсказательной способности.

## Тематический план:

№	Темы лекционных и практических занятий	Часы	
		л.	пр.
	Вводная лекция: определение, структура и сферы применения эконометрики	2	
1	Математико-статистические основы эконометрики	4	2
2	Регрессионный анализ	10	14
3	Проблемы регрессионного анализа	10	14
4	Продвинутый регрессионный анализ	10	6

## Рекомендуемая литература:

### Основная:

- ◆ Кристофер Доугерти

**Введение в эконометрику.** Пер. с англ.  
3-е изд. М.: Инфра-М, 2009. – 402 с. (1-е изд. – 1999 г.)

- ◆ Е.М. Спиридонова:

➤ **Использование статистического пакета MicroTSP в эконометрических расчетах.**

Ярославль: ЯрГУ, 2000. – 16 с.

➤ **Использование электронных таблиц Excel в эконометрических расчетах.**

Ярославль: ЯрГУ, 2001. – 23 с.

## Рекомендуемая литература:

### Дополнительная:

- ◆ О.О. Замков, А.В. Толстопятенко,  
Ю.Н. Черемных // Главы 16,17,18,19.

**Математические методы в экономике.**

Учебник, 5-е изд. М.: МГУ, изд.-во «Дело и Сервис»,  
2009. – 384 с. (2-е изд. - М.: МГУ, 1999. – 368 с.)

- ◆ О.О. Замков

**Эконометрические методы в  
макроэкономическом анализе.**

Курс лекций. М.: ГУ ВШЭ, 2001. – 122 с.



## Рекомендуемая литература:

### Дополнительная:

- ♦ С.А. Айвазян, В.С. Мхитарян  
**Прикладная статистика. Основы эконометрики.** В 2-х томах. 2-е изд., испр. – М.: ЮНИТИ-ДАНА, 2001. – т.1: 656 с., т.2: 432 с.
- ♦ А.И. Орлов  
**Эконометрика.** Учебник для вузов. 3-е изд. М.: Изд.-во «Экзамен», 2004. – 576 с.

## Рекомендуемая литература:

### Дополнительная:

- ♦ Ю.Н. Тюрин, А.А. Макаров  
**Статистический анализ данных на компьютере.** Под ред. В.Э. Фигурнова 3-е изд., перераб. - М.: Инфра-М, 2003. – 544 с. (1-е изд. - М.: Инфра-М, 1998. – 528 с.)
- ♦ А.А. Минько  
**Статистический анализ в MS Excel.** М.: Издат.дом «Вильямс», 2004. – 448 с.

## Понятие эконометрики

**Эконометрика** = Экономика + Метрика

*«наука об экономических измерениях»*

**Эконометрика** – статистический анализ конкретных экономических данных

**Эконометрические методы** – методы статистического анализа экономических данных с помощью компьютеров (и специальных стат.пакетов)

Как самостоятельная наука возникла в 30-х гг. XX в.  
Термин («эконометрия») ввел Рагнар Фриш – норвежский экономист, нобелевский лауреат

## Определение эконометрики

**Эконометрика** – это самостоятельная научная дисциплина, объединяющая совокупность теоретических результатов, приемов, методов и моделей, предназначенных для того, чтобы на базе экономической теории, экономической статистики и математико-статистического инструментария придавать конкретное количественное выражение общим качественным закономерностям, обусловленным экономической теорией. (С.А.Айвазян «Прикладная статистика. Основы эконометрики», т.2)





## Другие определения

- Метод экономического анализа, объединяющий экономическую теорию со статистическими и математическими методами анализа. Экономические теории выражаются в виде математических соотношений, а затем проверяются эмпирически статистическими методами.
- Прикладная экономическая дисциплина, изучающая конкретные количественные взаимосвязи экономических объектов и процессов с помощью математико-статистических методов и моделей. К числу эконометрических относят только те модели, которые позволяют проводить статистические операции.
- Наука, изучающая конкретные количественные взаимосвязи экономических объектов и процессов с помощью математических и статистических методов и моделей.

## Направления научной и прикладной деятельности эконометрики:

- ✓ разработка и исследование эконометрических методов с учетом специфики экономических данных;
- ✓ разработка и исследование эконометрических моделей для макро- и микроэкономики;
- ✓ применение эконометрических методов и моделей для статистического анализа и прогноза конкретных экономических данных. ☒

### Нобелевские лауреаты:

### Научные журналы:

- ❖ Econometrics (Швеция)
- ❖ Econometric Reviews и Econometrica (США)
- ❖ Publications Econometriques (Франция)
- ❖ Квантиль и Прикладная эконометрика (Россия)

- ☐ 1969 – Рагнар Фриш & Ян Тинберген
- ☐ 1980 – Лоуренс Клейн
- ☐ 1989 – Т. Хаавельмо
- ☐ 2000 – Джеймс Хекман & Дэниел Макфадден
- ☐ 2003 – Роберт Ингл; Клайв Грэнджер



## Сферы применения прикладной эконометрики

- ✓ Управление на макро-, мезо- и микроуровне – анализ экономических показателей, прогнозы развития
- ✓ Стат.методы управления качеством продукции и услуг
- ✓ Анализ рисков различной природы (от экономических до экологических), разработка правил страхования
- ✓ Логистика – анализ и моделирование движения материальных (спрос-поставки-запасы), финансовых и информационных потоков
- ✓ Анализ стабильности ( $\Rightarrow \downarrow$  доли дефектной продукции) и оптимизация ( $\Rightarrow \uparrow$  выход полезного продукта) технологических процессов методами экстремального планирования
- ✓ Маркетинг – изучение предпочтений потребителей
- ✓ Построение всевозможных рейтингов и «индексов»
- ✓ и т.д. и т.п.,  
в т.ч. – для анализа данных нечисловой природы в гуманитарных науках (см. работы академика А.Т.Фоменко)

## Структура полного курса Эконометрики (проф. А.И.Орлов)

1. Современная эконометрика. Взаимодействие с прикладной статистикой, мат.статистикой, мат.методами и т.п. Структура и сферы применения. «Точки роста» науки: непараметрика, робастность, бутстреп, интервальные данные, нечисловые данные.
2. Современная теория измерений. Шкалы и рейтинги.
3. Анализ числовых величин и непараметрическая статистика. Оценивание характеристик распределения и доверительных интервалов для них. (частично рассм. в ОТС)  
Проверка однородности двух выборок.
4. Многомерный статистический анализ. ☒ Корреляция и (линейная) регрессия. Дисперсионный анализ. (част. - в ОТС)  
Факторный анализ; кластерный и дискриминантный анализ.
5. Анализ и прогноз временных рядов. ☒ Тренды.  
Авторегрессия. Системы эконометрических уравнений.
6. Статистика нечисловых данных.
7. Статистика интервальных данных.
8. Устойчивость статистических процедур.
9. Эконометрические методы экспертных исследований.
10. Эконометрические методы управления качеством.

## ТЕМА 1. Математико-статистические основы эконометрики

# Тема 1. Математико-статистические основы эконометрики



Ключевой вопрос математики:  
**НЕ ВСЕ ЛИ РАВНО?!**

\* \* \*

Преподаватель (возмущаясь):  
— *Вы слышали о Теории вероятностей?*  
Студенты (задумавшись):  
— *Вероятно...*



## Параграфы:

- 1 Случайные переменные и оценки
- 2 Анализ вариации и взаимосвязи

См. также предметы:

- ◆ Теория вероятностей и математическая статистика
- ◆ Теория статистики, темы:
  - Средние величины и показатели вариации
  - Корреляционно-регрессионный анализ







## §1. Случайные переменные и оценки

### Основные определения из ТВиМС

1. **Случайная переменная (сл.п.)** – любая переменная, значение которой не может быть точно предсказано
  - **Дискретная сл.п.** – имеет определенный набор возможных значений
  - **Непрерывная сл.п.** – может принимать любое значение из определенного диапазона

Тема 1

Эконометрика

3



## §1. Случайные переменные и оценки

2. **Мат.ожидание дискретной сл.п.:** 
$$E(x) = \sum_{i=1}^n x_i p_i \equiv \mu$$

Мат.ожидание функции: 
$$E(g(x)) = \sum g(x_i) p_i$$

Правила расчета мат.ожидания:

$$E(x + y + z) = E(x) + E(y) + E(z)$$

$$c \equiv const \Rightarrow E(cx) = c \cdot E(x); E(c) = c$$

Тема 1

Эконометрика

4



## §1. Случайные переменные и оценки

### 3. Теоретич. дисперсия дискретной сл.п.:

$$\text{pop. var}(x) = E((x - \mu)^2) = \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 p_i \equiv \sigma^2$$

$$\sigma^2 = E(x^2) - (E(x))^2 = E(x^2) - \mu^2$$

### 4. Независимость случайных переменных:

$$E(g(x) \cdot q(y)) = E(g(x)) \cdot E(q(y))$$

$$\langle \text{или } E(x \cdot y) = E(x) \cdot E(y) \rangle \Leftrightarrow X \text{ и } Y - \text{независимы}$$



## §1. Случайные переменные и оценки

### 5. Плотность распределения $f(x)$

(англ.: «функция плотности вероятности»)

- только для **непрерывных сл.п.!**

Мат.ожидание:  $\mu = \int x \cdot f(x) \cdot dx$

Дисперсия:  $\sigma^2 = \int (x - \mu)^2 \cdot f(x) \cdot dx$



## §1. Случайные переменные и оценки

### 6. Постоянная и случайная составляющие сл.п.: $x = \mu + u$

$u$  – чисто случайная составляющая;  
мат.ожидание и дисперсия:

$$E(u) = 0; \quad \text{pop.var}(u) = E(u^2) = \sigma_u^2$$

$$\Rightarrow E(x) = \mu; \quad \text{pop.var}(x) = \sigma_u^2$$



## §1. Случайные переменные и оценки

### 7. Оценки и способы оценивания:

Мат.ожидание  $\mu$  –  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$  (ср. арифм.)

Дисперсия  $\sigma^2$  –  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$

Оценки – тоже сл.п.:  $\bar{x} = \mu + \bar{u}$





## §1. Случайные переменные и оценки

### 8. Свойства оценок:

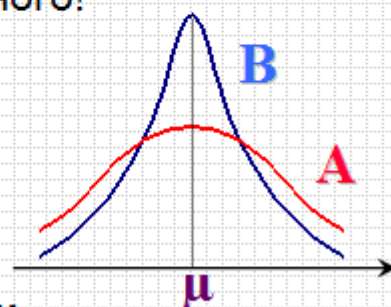
**A. Несмещенность** – мат.ожидание оценки равно соотв. характеристике генеральной совокупности.

$\bar{x}$  – несмещ.оц.  $\mu$ ,  $S^2$  – несмещ.оц.  $\sigma^2$

Несмещенных оценок для  $\mu$  и  $\sigma^2$  – много!

**B. Эффективность** – несмещ.оц. **B** считается более эффективной, чем несмещ.оц. **A**, если функция плотности **B** – более сжата.

$\bar{x}$  – самая эфф. из всех несмещ.оц.  $\mu$



## §1. Случайные переменные и оценки

### 8. Свойства оценок:

**A vs B?** Какая оценка лучше – несмещенная или эффективная (т.е. с минимальной дисперсией)?

Выбор – осуществляется по «функции потерь».

**C. Состоятельность** – «предел по вероятности» оценки равен соответствующей характеристике генеральной совокупности.

$\bar{x}$  – состоятельная оценка:  $\text{plim } \bar{x} = \mu$

В большинстве случаев несмещенная оценка является состоятельной, но есть «искусственные» контрпримеры!



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

### 1. Дисперсия (для характеристики вариации):

➤ теоретическая –  $\text{pop.var}(x)$

➤ выборочная –  $\text{Var}(x)$

$$\text{pop.var}(x) = E\left((x - E(x))^2\right)$$

$$\text{Var}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$\text{Var}(x)$  - смещенная, но состоятельная оценка  $\text{pop.var}(x)$



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Свойства дисперсии:

$$y = x + z \Rightarrow \text{Var}(y) = \text{Var}(x) + \text{Var}(z) + 2\text{Cov}(x, z)$$

$$y = c \cdot x, c \equiv \text{const} \Rightarrow \text{Var}(y) = c^2 \cdot \text{Var}(x)$$

$$y = x + c, c \equiv \text{const} \Rightarrow \text{Var}(y) = \text{Var}(x)$$

$$y = c, c \equiv \text{const} \Rightarrow \text{Var}(y) = 0$$

$$\text{Var}(x) \equiv \text{Cov}(x, x)$$



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

**2. Ковариация** (для хар.-ки направления связи):

- **теоретическая** –  $\text{pop.cov}(x)$
- **выборочная** –  $\text{Cov}(x)$

$$\text{pop.cov}(x, y) = E((x - E(x))(y - E(y)))$$

$$\text{Cov}(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n ((x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{x} \cdot \bar{y}$$

**Cov(x)** - смещенная, но состоятельная оценка **pop.cov(x)**



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Свойства ковариации:

$$y = w + z \Rightarrow \text{Cov}(x, y) = \text{Cov}(x, w) + \text{Cov}(x, z)$$

$$y = c \cdot z, c \equiv \text{const} \Rightarrow \text{Cov}(x, y) = c \cdot \text{Cov}(x, z)$$

$$y = c, c \equiv \text{const} \Rightarrow \text{Cov}(x, y) = 0$$

$$y = a + b \cdot z \Rightarrow \text{Cov}(x, y) = b \cdot \text{Cov}(x, z)$$

👉 **Недостаток:** ковариация имеет размерность и зависит от единиц измерения  $\Rightarrow$  НЕ характеризует СИЛУ связи.





## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

### 3. Корреляция (характеризует силу связи):

**3.1.** В случае **парной** зависимости  $Y(X)$  исп. **(парный) линейный коэфф.-т корреляции**

**3.2.** В случае **множественной** зависимости  $Y(X_1, X_2, \dots, X_k)$  исп.:

- **множественный коэфф.-т корреляции**
- **частные коэфф.-ты корреляции**



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

### 3.1. Парный линейный к.-т корреляции:

- **теоретический –  $\rho$**
- **выборочный –  $r$**

$$\rho_{xy} = \frac{\text{pop.cov}(x, y)}{\sqrt{\text{pop.var}(x) \cdot \text{pop.var}(y)}}$$

$$r_{xy} = \frac{\frac{n}{n-1} \text{Cov}(x, y)}{\sqrt{\frac{n}{n-1} \text{Var}(x) \frac{n}{n-1} \text{Var}(y)}} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sqrt{\text{Var}(x) \text{Var}(y)}}$$

**$r_{xy}$**  – **НЕ**смещенная (!) и состоятельная оценка  **$\rho_{xy}$**



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Расчетные формулы:

$$r_{xy} = \frac{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{S_x \cdot S_y} = \frac{\sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x_i - \bar{x})^2 \cdot \sum (y_i - \bar{y})^2}}$$

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum x_i \quad \bar{y} = \frac{1}{n} \sum y_i \quad S_x = \sqrt{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2} \quad S_y = \sqrt{\frac{1}{n} \sum (y_i - \bar{y})^2}$$

$$r_{xy} = \frac{n \sum xy - \sum x \sum y}{\sqrt{(n \sum x^2 - (\sum x)^2) \cdot (n \sum y^2 - (\sum y)^2)}}$$



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Характеристики коэффициента корреляции:

- ◆  $-1 \leq \rho \leq +1$
- ◆ Если  $\rho < 0 \Rightarrow$  связь обратная,
- ◆ если  $\rho > 0 \Rightarrow$  связь прямая.
- ◆ Чем ближе  $|\rho|$  к 0, тем связь слабее,
- ◆ чем ближе  $|\rho|$  к 1, тем связь сильнее.

⚡  $\rho = 0 \not\Rightarrow r = 0$

Если  $X$  и  $Y$  – независимы  $\Rightarrow \rho = 0$ .

Если  $r = 0 \not\Rightarrow X$  и  $Y$  – независимы.

Если  $Y = a + bX$ , то: при  $b > 0 \Rightarrow r = +1$ ; при  $b < 0 \Rightarrow r = -1$



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

### 3.2. Оценки множественного ( $R$ ) и частного ( $r$ ) коэффициентов корреляции.

Рассм. совокупность  $m$  факторов:  $X_1, X_2, \dots, X_m$

Строится матрица парных линейных к.-тов корреляции:

$$R_{i(\text{от всех ост.})} = \sqrt{1 - \frac{|\hat{R}|}{\hat{R}_{ii}}}$$

$$\hat{R} = \begin{pmatrix} 1 & r_{12} & \dots & r_{1m} \\ r_{12} & 1 & \dots & r_{2m} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ r_{1m} & r_{2m} & \dots & 1 \end{pmatrix}$$

$$r_{ij(\text{искл. все ост.})} = -\frac{\hat{R}_{ij}}{\sqrt{\hat{R}_{ii}\hat{R}_{jj}}}$$

$M_{ij}$  – минор – определитель матрицы, получ. из  $\hat{R}$  вычеркив.  $i$ -стр. и  $j$ -стлб.

где  $\hat{R}_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$   $\hat{R}_{ij}$  – алгебраическое дополнение элемента  $r_{ij}$

Тема 1

Эконометрика

19



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Для 3-хмерной совокупности факторов  $\{X, Y, Z\}$ , где  $Y=f(X, Z)$ :

$$R_{y(x,z)} = \sqrt{1 - \frac{|\hat{R}|}{\hat{R}_{yy}}} = \sqrt{\frac{r_{yx}^2 + r_{yz}^2 - 2 \cdot r_{yx} \cdot r_{yz} \cdot r_{xz}}{1 - r_{xz}^2}}$$

$$r_{yx/z} = -\frac{\hat{R}_{yx}}{\sqrt{\hat{R}_{yy}\hat{R}_{xx}}} = \frac{r_{yx} - r_{xz} \cdot r_{yz}}{\sqrt{(1 - r_{xz}^2)(1 - r_{yz}^2)}}$$

Характеристики: множеств.  $0 \leq R \leq 1$  – сила связи;  
парные и частные  $-1 \leq r \leq +1$  – сила и направление.

Тема 1

Эконометрика

20





## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Проверка значимости коэффициентов корреляции:

➤ Для **парных** и **частных** -

**t-статистика** (распределение Стьюдента)

$$t = \frac{r}{\sqrt{1-r^2}} \sqrt{n-l-2}$$

где  $n$  – объем наблюдений,  
 $l$  – порядок частного коэфф.-та  
 (= число исключенных факторов).  
 Для парных коэфф.-тов  $l = 0$

Если  $t > t_{\text{крит}}(\alpha; \text{ч.с.с.} = n-l-2)$ , то с вероятностью  $P=1-\alpha$  гипотеза об отсутствии связи ( $H_0: \rho=0$ ) отвергается, связь – не случайна.



## §2. Анализ вариации и взаимосвязи

Проверка значимости коэффициентов корреляции:

➤ Для **множественного** -

**F-статистика** (распределение Фишера-Снедекора)

$$F = \frac{R_{y(x_1, \dots, x_k)}^2}{k} \div \frac{1 - R_{y(x_1, \dots, x_k)}^2}{n - k - 1}$$

где  $n$  – объем наблюдений,  
 $k$  – число факторных признаков.

Если  $F > F_{\text{крит}}(\alpha; \text{ч.с.с.}_1 = k, \text{ч.с.с.}_2 = n-k-1)$ , то с вероятностью  $P=1-\alpha$  гипотеза об отсутствии связи ( $H_0: \rho=0$ ) отвергается, связь – не случайна.

## ТЕМА 2. Регрессионный анализ

### Тема 2. Регрессионный анализ



*«Существуют две вещи,  
процесс изготовления  
которых лучше не  
видеть: сосиски и  
эконометрические  
оценки...»*

Эдвард Лимер  
(“Let's Take the Con out  
of Econometrics”, 1983)



### Параграфы темы:

- 1 Парный регрессионный анализ
- 2 Свойства коэффициентов регрессии
- 3 Преобразования переменных
- 4 Множественный анализ



# §1. Парный регрессионный анализ

## План лекции:

- 1. Модель парной линейной регрессии
- 2. Оценка парной линейной регрессии методом наименьших квадратов
- 3. Качество оценки: коэффициент детерминации

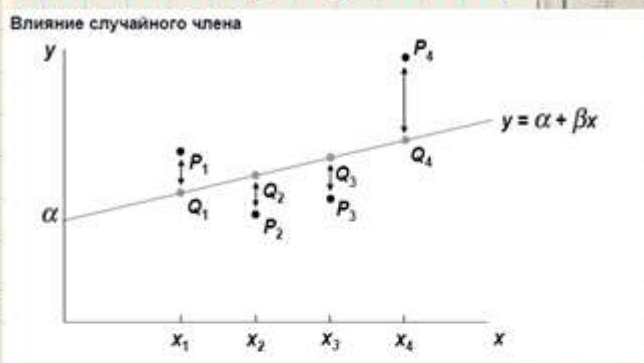
Тема 2

Эконометрика

## 1. Модель парной линейной регрессии

$$y = \alpha + \beta x + u$$

где:  $Y$  – зависимая (результативная) переменная,  
 $X$  – независимая (факторная) переменная;  
 $\alpha$  и  $\beta$  – параметры регрессии;  
 $u$  – случайный член.



### Причины существования $u$ :

- Невключение объясняющих переменных
- Агрегирование переменных
- Неправильная структура модели
- Неправильная функциональная зависимость
- Ошибки измерения

Тема 2

Эконометрика



## 2. Оценка парной линейной регрессии методом наименьших квадратов

Уравнение:  $\hat{y} = a + b x$

( $a$  – оценка  $\alpha$ ,  $b$  – оценка  $\beta$ )

Отклонения (ошибки):  $e_i = y_i - \hat{y}_i = y_i - (a + b x_i)$

Метод наименьших квадратов (МНК):

$$S = \sum e_i^2 = \sum (y_i - a - b x_i)^2 \rightarrow \min$$

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial b} = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} na + b \sum x_i - \sum y_i = 0 \\ a \sum x_i - b \sum x_i^2 - \sum x_i y_i = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = \frac{\sum y_i - b \sum x_i}{n} \\ b = \frac{n \sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i}{n \sum x_i^2 - (\sum x_i)^2} \end{cases}$$

Тема 2

Эконометрика

## 2. Оценка парной линейной регрессии Интерпретация моделей

➤ Уравнение регрессии:  $\hat{y} = a + b x$

- ✓ Коэффициент  $b$  показывает на сколько своих единиц в среднем изменится  $Y$  при увеличении  $X$  на одну свою единицу;
- ✓ Коэффициент  $a$  может не иметь смысла (определяет положение прямой на плоскости).

➤ Уравнение динамики:  $\hat{y} = a + b t$

где  $t$  – **временной параметр** (порядковый номер периода)

- ✓ Коэффициент  $b$  показывает на сколько своих единиц изменится  $Y$  в среднем за период;
- ✓ Если  $t = \{1, 2, \dots, n\}$ , то коэффициент  $a$  показывает оценочное значение  $Y$  до начала исследуемого периода; в других случаях коэффициент  $a$  может не иметь смысла.

Тема 2

Эконометрика



## 2. Оценка парной линейной регрессии


### Средства построения уравнений

В специальных статистических пакетах:

- **STATISTICA**
- **Micro TSP (EViews)** 

В электронных таблицах **MS Excel**:

• **стандартные средства:**

- **$f_x$** : Статистические. **ЛИНЕЙН** 
- **график**: Диаграмма. **Точечная**. Добавить линию тренда. ☒ Показать уравнение

• **специальные (статистические) средства:**  
меню **Сервис. Надстройки. Пакет анализа**

## 3. Качество оценивания: коэффициент детерминации

$\hat{y}_i = a + b x_i$  ← «теоретические» значения

фактические значения →  $y_i = \hat{y}_i + e_i$  ( $e_i$  – «остатки»)

Правило сложения дисперсий:  $\text{Var}(y) = \text{Var}(\hat{y}) + \text{Var}(e)$

### **Коэффициент детерминации**

$$R^2 = \frac{\text{Var}(\hat{y})}{\text{Var}(y)} = 1 - \frac{\text{Var}(e)}{\text{Var}(y)} = 1 - \frac{\sum e_i^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2} \quad 0 \leq R^2 \leq 1$$

Характеризует «объясняющую способность» модели!

Интерпретация: вариация  $Y$  на  $\{R^2\}$  обуславливается вариацией  $X$ , а на  $\{1-R^2\}$  – прочими факторами.



## §2. Свойства коэффициентов регрессии. Проверка гипотез

### План лекции:

- 1. Постоянные и случайные составляющие коэффициентов регрессии
- 2. Предположения о случайном члене
- 3. Надежность коэффициентов регрессии
- 4. Проверка гипотез: t-тесты
- 5. F-тест на качество оценивания
- 6. Взаимосвязь между критериями

Тема 2

Эконометрика

### 1. Постоянные и случайные составляющие коэффициентов регрессии

$$\begin{aligned} \text{Cov}(x, y) &= \text{Cov}(x, [\alpha + \beta x + u]) = \text{Cov}(x, \alpha) + \\ &+ \text{Cov}(x, \beta x) + \text{Cov}(x, u) = \beta \text{Var}(x) + \text{Cov}(x, u) \end{aligned}$$

**Коэффициент угла наклона  $b$**

$$b = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\text{Var}(x)} = \beta + \frac{\text{Cov}(x, u)}{\text{Var}(x)}$$

постоянная  
составляющая

случайная  
составляющая

Аналогично:  $a = \alpha + \dots$

Истинные значения  $\alpha$  и  $\beta$  неизвестны.

Чтобы определить, насколько хороши оценки  $a$  и  $b$ ,  
использ. метод Монте-Карло.

Тема 2

Эконометрика



## 2. Предположения о случайном члене

Чтобы регрессионный анализ по МНК давал лучшие результаты необходимо, чтобы случайный член  $u$  удовлетворял условиям Гаусса-Маркова:

- 1-е условие Г.-М.:  $M(u)=0$  (при наличии в уравнении свободного члена  $a$  выполняется автоматически)
- 2-е условие Г.-М.:  $D(u)=\sigma^2$  (дисперсия случайного члена постоянна – «гомоскедастичность»)
- 3-е условие Г.-М.:  $Cov(u_i, u_j)=0$  для всех  $i \neq j$  (остатки во всех наблюдениях статистически независимы)
- 4-е условие Г.-М.:  $Cov(x, u)=0$  (объясняющие переменные и случайный член – независимы)
- предположение о нормальности:  $u \sim N(0, \sigma)$  основано на ЦПТ (см. ТВиМС); проблем не возникает

Тема 2

Эконометрика

## 3. Надежность коэффициентов регрессии

Необходимо определить:

- являются ли оценки к.-тов регрессии несмещенными?
- какова их точность (эффективны ли они)?

### Несмещенность

$$E(b) = E\left(\beta + \frac{Cov(x, u)}{Var(x)}\right) = \beta + E\left(\frac{Cov(x, u)}{Var(x)}\right)$$

$$\text{если } X - \text{не случ., то } E(Cov(x, u)) = 0 \Rightarrow E(b) = \beta$$

$$E(a) = E(\bar{y}) - E(b \cdot \bar{x}) = E(\alpha + \beta \cdot \bar{x}) - \bar{x} \cdot E(b) = (\alpha + \beta \cdot \bar{x}) - \bar{x} \cdot \beta = \alpha$$

✓ если выполнено 4-е условие Гаусса-Маркова, то  $b$  – несмещенная оценка  $\beta$

✓ если выполнены 1-е и 4-е условия Гаусса-Маркова, то  $a$  – несмещенная оценка  $\alpha$

Тема 2

Эконометрика



### 3. Надежность коэффициентов регрессии

#### Эффективность

Док.-во: 1983,  
Дж. Томас (Thomas)

$$\text{pop. var } (a) = \frac{\sigma_u^2}{n} \left( 1 + \frac{\overline{x^2}}{\text{Var}(x)} \right) \quad \text{pop. var } (b) = \frac{\sigma_u^2}{n \cdot \text{Var}(x)}$$

$\sigma_u^2$  – неизвестна, её несмещенная оценка:  $S_u^2 = \frac{n}{n-2} \text{Var}(e)$

⇒ **стандартные ошибки** (оценки станд. отклонений):

$$S.e.(a) = \sqrt{\frac{S_u^2}{n} \left( 1 + \frac{\overline{x^2}}{\text{Var}(x)} \right)} \quad S.e.(b) = \sqrt{\frac{S_u^2}{n \cdot \text{Var}(x)}}$$

**Теорема Гаусса-Маркова:** Если условия Гаусса-Маркова выполнены, то коэффициенты регрессии, построенной по МНК, будут **наилучшими линейными несмещенными оценками** (best linear unbiased estimators - BLUE)

Тема 2

Эконометрика

### 4. Проверка гипотез: t-тесты

#### Общий случай

Нулевая гипотеза  $H_0: \beta = \beta_0$  (альтернативная  $H_1: \beta \neq \beta_0$ )

Если  $H_0$  верна, то  $\beta \sim N \left( E = \beta_0; S.d. = \sqrt{\frac{\sigma_u^2}{n \cdot \text{Var}(x)}} \right)$



Если  $\beta < (\beta_0 - z \cdot S.d.)$   
или  $\beta > (\beta_0 + z \cdot S.d.)$ ,  
то гипотеза  $H_0$   
**отвергается**  
с вероятностью,  
соответствующей  $z$   
(пок.-ль функции Лапласа)

$$P=0,95 \Leftrightarrow z=1,96$$

$$P=0,99 \Leftrightarrow z=2,58$$

Тема 2

Эконометрика



## 4. Проверка гипотез: t-тесты

### Общий случай

На практике стандартное отклонение коэффициента регрессии  $S.d.(b)$  – неизвестно, его оценивают с помощью «стандартной ошибки» –  $S.e.(b)$  (рассч. в стат. пакетах).

Соотв. **t-статистика** примет вид: 
$$t = \frac{b - \beta_0}{S.e.(b)}$$

**t-статистика** имеет **распределение Стьюдента (t-распр.)**

Зависит от числа степеней свободы **чсс** =  $n - k - 1$ ,

где  $n$  – объем наблюдений,  $k$  – число факторов.

(При  $чсс \geq 20$  распр. Стьюдента практически совп. с норм. распр.)

Т.о., гипотезу  $H_0: \beta = \beta_0$ :

- не следует отвергать, если  $-t_{крит} \leq \frac{b - \beta_0}{S.e.(b)} \leq t_{крит}$
  - следует отвергнуть с вероятностью  $P = 1 - \alpha$ , если  $|t| > t_{крит}$
- для определенного **чсс** и заданного уровня доверия  $\alpha$

Тема 2

Эконометрика

## 4. Проверка гипотез: t-тесты

### Доверительные интервалы

$b$  – «точечная оценка»  $\beta$ .

Вероятность совпадения  $b$  с истинным значением  $\beta$  - невелика.

Строят **доверительный интервал**, включающий значение  $\beta$  с высокой, заранее определенной вероятностью:

$$b - t_{крит} \cdot S.e.(b) \leq \beta \leq b + t_{крит} \cdot S.e.(b)$$

где:  $\beta$  – теоретическое значение коэффициента регрессии,

$b$  – полученная в результате расчетов оценка,  $S.e.(b)$  – его

«стандартная ошибка»,  $t_{крит}$  – соотв. «критическое значение»

(см. таблицу t-распределения Стьюдента)

Любое гипотетическое значение  $\beta$ , соответствующее интервалу, не будет отвергаться полученным результатом оценивания.

99%-ный интервал (для  $\alpha=0,01$ ) всегда шире 95%-ного (для  $\alpha=0,05$ )!

Тема 2

Эконометрика



## 4. Проверка гипотез: t-тесты

### Проверка значимости

Проверка того, что коэффициент регрессии значимо отличается от 0.

Нулевая гипотеза  $H_0: \beta=0$  (альтернативная  $H_1: \beta \neq 0$ )

Тогда расчет **t-статистики** можно «упростить»: 
$$t = \frac{|b|}{S.e.(b)}$$

Выводы о значимости коэффициента:

- Если  $t > t_{крит}$  (см. таблицу t-распределения Стьюдента) для определенного *чсс* и заданного уровня доверия  $\alpha$ , то гипотезу  $H_0$  (о незначимости коэффициента регрессии) следует отвергнуть с вероятностью  $P=1-\alpha$ ; коэффициент (с той же вероятностью) – значимый.
- Если  $t < t_{крит}$ , то гипотезу  $H_0$  отвергать не следует; коэффициент не является значимым.

Тема 2

Эконометрика

## 4. Проверка гипотез: t-тесты

### «Лирическое отступление» в ТВиМС

Обычно проверяют НЕСКОЛЬКО уровней значимости:  $\alpha = \{0,01; 0,05; 0,1\} \Leftrightarrow P = \{99\%; 95\%, 90\%\}$ .

- ✓ Если гипотеза отвергается для всех  $\alpha$ , вывод делают с большей вероятностью ( $P=99\%$ ).
- ✓ Если гипотеза НЕ отвергается для всех  $\alpha$ , вывод делают с меньшей вероятностью ( $P=90\%$ ).
- ✓ Результаты двух тестов представляют в том случае, если с  $P=95\%$   $H_0$  следует отвергнуть, а с  $P=99\%$  – нет.

- ❖ Ошибка I рода: отвергается истинная гипотеза
- ❖ Ошибка II рода: не отвергается ложная гипотеза

Гипотеза: подсудимый невиновен

Ошибка I рода: осудили невиновного

Ошибка II рода: оправдали виновного



Тема 2

Эконометрика



## 4. Проверка гипотез: t-тесты

### Односторонний t-критерий

В экономических моделях часто заранее известен **знак** коэффициента угла наклона  $\beta$ :

- $> 0$  – при прямой зависимости,
- $< 0$  – при обратной зависимости.

В этих случаях для проверки значимости можно использовать «**односторонние t-тесты**»:

нулевая гипотеза  $H_0: \beta=0$ ; альтернативная  $H_1: \beta>0$  ( $\beta<0$ ).

уровень доверия $\alpha$	двусторонний t-тест	0,2	0,1	0,05	0,02	0,01
	односторонний t-тест	0,1	0,05	0,025	0,01	0,005

Т.о. использование одностороннего критерия (где это допустимо!) позволяет получить бОльшую мощность для любого уровня доверия.  
 $\Rightarrow \downarrow$  вероятность принятия ложной  $H_0$  ( $\downarrow$  вероятность ошибок II рода)

## 5. F-тест на качество оценивания

Необх. узнать, отражает ли полученное значение к.-та детерминации  $R^2$  истинную зависимость, или оно случайно? Таблиц для  $R^2$  – нет!  
 Исп. «косвенный подход» – **F-тест** (осн. на анализе дисперсий):

$$F = \frac{ESS}{k} \div \frac{RSS}{n-k-1} = \frac{R^2}{k} \div \frac{1-R^2}{n-k-1}$$

где:  $n$  – объем выборки (количество наблюдений),  
 $k$  – количество факторных переменных ( $X_j$ ).

Теория: А.Муд,  
 Ф.Грейбилл  
 (Mood, Graybill);  
 1963

$ESS = \sum(\hat{y} - \bar{y})^2$  – "объясненная" сумма квадратов,

$RSS = \sum(y - \hat{y})^2 = \sum e^2$  – сумма квадратов остатков

$$[Var(y) = Var(\hat{y}) + Var(e) \Rightarrow TSS = ESS + RSS = \sum(y - \bar{y})^2]$$

Если  $F > F_{крит}$  (см. таблицы F-распределения Фишера)  
 для определенного уровня доверия  $\alpha$  (0,01 или 0,05)

и чисел степеней свободы  $чсс_1=k$  и  $чсс_2=(n-k-1)$ ,

то с вероятностью  $P=(1-\alpha)$  гипотезу  $H_0: \rho=0$  (о случайности связи) следует отвергнуть; зависимость в целом значима.



## 6. Взаимосвязь между критериями в парном регрессионном анализе

В парном регрессионном анализе (и только в нем!):

$$R^2 = \frac{Var(\hat{y})}{Var(y)} = \frac{Var(a+bx)}{Var(y)} = \frac{b^2 \cdot Var(x)}{Var(y)} = \left( \frac{Cov(x,y)}{Var(x)} \right)^2 \frac{Var(x)}{Var(y)} = \left( \frac{Cov(x,y)}{\sqrt{Var(x) \cdot Var(y)}} \right)^2 = r_{xy}^2$$

**t-статистика** для парного линейного к.-та корреляции (см. тему 1, § 2):

$$t(r_{xy}) = r_{xy} \sqrt{\frac{n-2}{1-r_{xy}^2}} \Rightarrow (t(r_{xy}))^2 = \frac{r_{xy}^2(n-2)}{1-r_{xy}^2}$$

**F-статистика** (см. вопр. 5):  $F = \frac{R^2}{k} \div \frac{1-R^2}{n-k-1}$

$$\Rightarrow F = (t(r_{xy}))^2$$

Стандартная ошибка для коэффициента угла наклона (см. вопр. 3):

$$S.e.(b) = \sqrt{\frac{Var(e)}{(n-2) \cdot Var(x)}} = \sqrt{\frac{Var(e)}{(n-2) \cdot \frac{Var(\hat{y})}{b^2}}} = b \sqrt{\frac{1-R^2}{(n-2) \cdot R^2}} = \sqrt{\frac{1-r_{xy}^2}{(n-2) \cdot r_{xy}^2}}$$

**t-статистика** для коэффициента угла наклона (см. вопр. 4):

$$t(b) = \frac{b}{S.e.(b)} = \frac{b}{b \cdot \frac{\sqrt{1-r_{xy}^2}}{r_{xy} \sqrt{n-2}}} = \frac{r_{xy} \sqrt{n-2}}{\sqrt{1-r_{xy}^2}} = t(r_{xy})$$

$$\Rightarrow F = (t(b))^2$$

Тема 2

Эконометрика

## §3. Преобразования переменных

### План лекции:

- 1. Базисная процедура
- 2. Логарифмические преобразования
- 3. Требования к случайному члену
- 4. Нелинейная регрессия
- 5. Выбор функции: специальные тесты

Тема 2

Эконометрика



## 1. Базисная процедура

### Линейность модели

Модель может быть линейной в двух смыслах:

1. относительно переменных ( $y$  и  $x$ )
2. относительно параметров регрессии ( $\alpha$  и  $\beta$ )

$$y = \alpha + \beta \cdot x \quad \langle 1 \rangle$$

$$y = \alpha + \frac{\beta}{x} \quad \langle 2 \rangle$$

$$y = \alpha + \beta \sqrt{x} \quad \langle 3 \rangle$$

$$y = \alpha \cdot x^{\beta} \quad \langle 4 \rangle$$

$$y = \alpha \cdot \beta^x \quad \langle 5 \rangle$$

$\langle 1 \rangle$  - линейна в обоих смыслах,  
 $\langle 2 \rangle$  и  $\langle 3 \rangle$  - **2**-ой тип линейности,  
 $\langle 4 \rangle$  и  $\langle 5 \rangle$  - НЕлинейные.

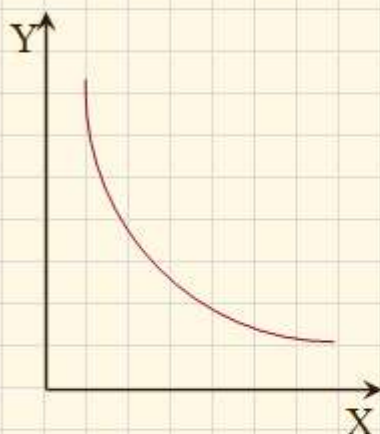
Для регрессионного анализа  
 принципиальное значение  
 имеет **2**-й тип линейности;  
 нелинейность **1**-го типа можно  
 «обойти» заменой переменных.

Тема 2

Эконометрика

## 1. Базисная процедура

### Замена переменных



Пример:

$Y$  – спрос,  $X$  – цена

**Гипербола:**  $y = a + b / x$

Замена:  $z = 1 / x \rightarrow$

Линейная ф-я:  $y = a + b z$

Аналогично:

$$y = a + b \sqrt{x}$$

$$y = a + b x^3$$

и т.п.

Тема 2

Эконометрика



## 2. Логарифмические преобразования

### Свойства логарифмов

$$y = \alpha \cdot x^\beta \quad \langle 4 \rangle$$

$$y = \alpha \cdot \beta^x \quad \langle 5 \rangle$$

Степенные и показательные функции – нелинейны, но их можно линеаризовать!

**ЛОГАРИФМ:**  $x = \log_a b \Leftrightarrow a^x = b$

Правила вычисления:

$$\log(X \cdot Z) = \log X + \log Z; \quad X, Z > 0$$

$$\log\left(\frac{X}{Z}\right) = \log X - \log Z; \quad X, Z > 0$$

$$\log(X^c) = c \cdot \log X; \quad X > 0$$

Основание логарифма может быть любым ( $a > 0, a \neq 1$ );

в эконометрике использ. **натуральные** логарифмы ( $\ln$ ).

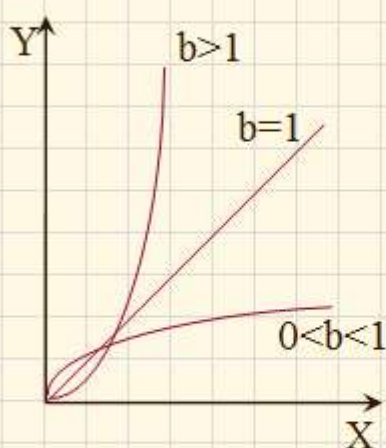
Ранее использовались **десятичные** логарифмы (для них есть таблицы).

Тема 2

Эконометрика

## 2. Логарифмические преобразования

### Степенная функция



**Степенная ф-я:**  $y = a \cdot x^b$

Логарифмируем:

$$\ln y = \ln a + b \ln x \rightarrow$$

$$\text{Замена: } \tilde{y} = \ln y; \quad z = \ln x \rightarrow$$

$$\text{Линейная ф-я: } \tilde{y} = \tilde{a} + b z$$

**Эластичность степенной ф-и:**

$$\varepsilon = \frac{\partial Y / Y}{\partial X / X} = a b X^{b-1} \frac{X}{a X^b} = b$$

Пример: кривые Энгеля

Y – спрос, X – доход

(*Экономическая теория*)

$0 < b < 1$  – товары 1-ой необходимости

$b = 1$  – относительной необходимости

$b > 1$  – товары роскоши

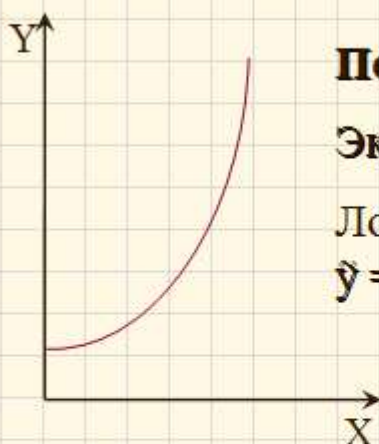
Тема 2

Эконометрика



## 2. Логарифмические преобразования

### Экспоненциальная функция



**Показательная ф-я:**  $y = a \cdot b^x$

**Экспоненциальная:**  $y = a \cdot e^{bx}$

Логарифмируем:  $\ln y = \ln a + b x \rightarrow$   
 $\hat{y} = \ln y \rightarrow$  Линейная ф-я:  $\hat{y} = \hat{a} + b x$

**Интерпретация:**

$b$  – средний темп прироста явления во времени

Пример:  $X$  – время,  
 $Y$  – явление, имеющее постоянный прирост во времени (инфляция)

**Большинство функций м. б. линеаризованы!**

Тема 2

Эконометрика

## 3. Требования к случайному члену

Случайный член  $u$  должен:

- удовлетворять условиям Гаусса-Маркова,
- присутствовать в преобразованном уравнении в виде слагаемого ( $+u$ ).

**1).** Линейные (во 2-м смысле) уравнения вида  $\langle 1 \rangle, \langle 2 \rangle, \langle 3 \rangle$  должны иметь **аддитивный** случайный член:

$$\langle 2 \rangle: y = \alpha + \beta/x + u \Rightarrow y = \alpha + \beta \cdot z + u, \quad z = 1/x$$

**2).** Нелинейные (в обоих смыслах) уравнения вида  $\langle 4 \rangle, \langle 5 \rangle$  должны иметь **мультипликативный** случайный член:

$$\langle 4 \rangle: y = \alpha \cdot x^\beta \cdot v \Rightarrow \hat{y} = \hat{\alpha} + \beta \cdot z + u, \quad z = \ln x, \quad \hat{y} = \ln y, \quad \hat{\alpha} = \ln \alpha$$

Случ.чл.  $v$  имеет логарифмически нормальное распределение.

**3).** Если случайный член не соотв. требованиям 1-2, модель не м.б. линеаризована  $\Rightarrow$  исп. спец. методы

Тема 2

Эконометрика



## 4. Нелинейная регрессия

Рассм. функция вида:  $y = \alpha + \beta x^{\gamma} + u$

Ф-я – нелинейная и не м.б. линеаризована.  $\Rightarrow$   
Обычный МНК не годится. Тем не менее, прим.  
принцип минимизации суммы квадратов отклонений.

### Процедура оценивания параметров:

- 1). Принимаются некоторые правдоподобные значения параметров  $(\alpha_0, \beta_0, \gamma_0)$ . По графику, напр.
- 2). Вычисляются «предсказанные» значения  $\hat{y}$  по фактическим значениям  $x$  с использ.  $\alpha_0, \beta_0, \gamma_0$ .
- 3). Вычисляются остатки  $e_i$  для всех наблюдений и рассчитывается сумма квадратов остатков:

$$S = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}(x_i))^2$$

Тема 2

Эконометрика

## 4. Нелинейная регрессия

### Процедура оценивания параметров:

- 4). Вносятся небольшие изменения в одну или несколько оценок параметров:  $\alpha_1, \beta_1, \gamma_1$ .
  - 5). Вычисляются «новые» значения  $\hat{y}$  и остатки  $e_i$ .
  - 6). Рассч. соотв. сумма квадратов остатков  $S_1$ .
- Если  $S_1 < S_0$ , то новые оценки  $(\alpha_1, \beta_1, \gamma_1)$  считаются лучше предыдущих  $(\alpha_0, \beta_0, \gamma_0)$  и их следует использовать в качестве новой «отправной точки».
- 7). Шаги 4  $\rightarrow$  5  $\rightarrow$  6 повторяют до тех пор, пока  $S$  не перестанет уменьшаться. Делают вывод, что  $S$  минимизирована, и «конечные» оценки параметров являются оценками по МНК.

Итерационные процедуры оценивания нелинейных регрессий реализованы в некоторых стат.пакетах.

В пакете **MicroTSP**: **>nls**

Тема 2

Эконометрика



## 5. Выбор функции: спец. тесты

### Общие соображения

#### Сравнение различных моделей:

1). Содержательный анализ (выбор – из знаний теории и практики анализа). Например, функции спроса – степенные, а не линейные.

См. Экономическую теорию

2). Формальный анализ (строят все возможные функции и выбирают лучшую):

- $R^2$ , F- и t-статистики (в общем случае – чем больше, тем лучше)
- при примерно одинаковых характеристиках –  $RSS$  (чем меньше) или специальные тесты

Тема 2

Эконометрика

## 5. Выбор функции: спец. тесты

### Тесты Бокса-Кокса

Идея метода: переменная  $(Y^\lambda - 1)/\lambda$  при изменении  $\lambda$  переходит от линейной функции к логарифму:

Box, Cox, 1964

$$\frac{Y^\lambda - 1}{\lambda} \rightarrow \begin{cases} \lambda = 1 \rightarrow Y \\ \lambda \rightarrow 0 \rightarrow \ln Y \end{cases}$$

Процедура:

1. Преобр. завис. перем.  $Y$ :  $Y_i^* = \frac{Y_i}{Y_0}$ ,  $Y_0 = \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n Y_i}$
2. Рассч. новые перем.  $Y$  и  $X$  при  $\lambda$  от 1 до 0:  $\tilde{Y}_i = \frac{(Y_i^*)^\lambda - 1}{\lambda}$ ,  $\tilde{X}_i = \frac{(X_i^\lambda - 1)}{\lambda}$
3. Рассч. новые регрессии для всех  $\lambda$  от 1 до 0:  $\tilde{Y}_i = \alpha^j + \beta^j \cdot X_i + u_i$ ;  $RSS^j$
4. Опред. из всех  $RSS^j$  минимальное значение  $RSS^{MIN}$
5. Выбир. «крайнюю» регрессию, кот. ближе к  $RSS^{MIN}$

Тема 2

Эконометрика



## 5. Выбор функции: спец. тесты

### Тест Зарембки

Zarembka, 1968

Упрощенный вариант теста Бокса-Кокса;  
позволяет сравнить линейную и логарифмическую  
модели и оценить значимость различий.

Рассм. 2 модели:

$$\langle 1 \rangle \quad Y = a_1 + b_1 X; \quad R_1^2, RSS_1$$

$$\langle 2 \rangle \quad \ln Y = a_2 + b_2 \ln X; \quad R_2^2, RSS_2$$

$$R_1^2 \approx R_2^2$$

RSS зд. сравнивать нельзя! ( $RSS_2$  всегда  $< RSS_1$ )

**$\langle 1 \rangle$  VS  $\langle 2 \rangle$ ?**

Тема 2

Эконометрика

## 5. Выбор функции: спец. тесты

### Тест Зарембки

Процедура:

1. Преобр. завис. перем.  $Y$ :  $Y_i^* = \frac{Y_i}{Y_0}$ ,  $Y_0 = \sqrt[n]{\prod_{i=1}^n Y_i}$

2. Оцен. новые регрессии (с  $Y^*$  вместо  $Y$ ):

$\langle 3 \rangle \quad Y^* = a_3 + b_3 X; \quad RSS_3$

$\langle 4 \rangle \quad \ln Y^* = a_4 + b_4 \ln X; \quad RSS_4$

Теперь **RSS**  
сопоставимы!

➤  $RSS_3 < RSS_4 \Rightarrow$  следует использовать  $\langle 1 \rangle$

➤  $RSS_4 < RSS_3 \Rightarrow$  следует использовать  $\langle 2 \rangle$

3. Опред., значимо ли различие:  $\chi^2 = \frac{n}{2} \cdot \left| \ln \left( \frac{RSS_3}{RSS_4} \right) \right|$

Если  $\chi^2 > \chi^2_{\text{крит}}$  (чсс=1,  $\alpha$ ), то с вероятностью  $P=1-\alpha$   
разница в качестве оценивания – значима.

Тема 2

Эконометрика



## §4. Множественный регрессионный анализ

### План лекции:

- 1. Линейная модель с несколькими независимыми переменными
- 2. Нелинейные модели
- 3. Свойства коэффициентов
- 4. Качество оценивания
- 5. Проблема мультиколлинеарности

Тема 2

Эконометрика

### 1. Линейная модель с двумя переменными

«Классическая» линейная регрессия:

$$y_i = \alpha + \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + u_i$$

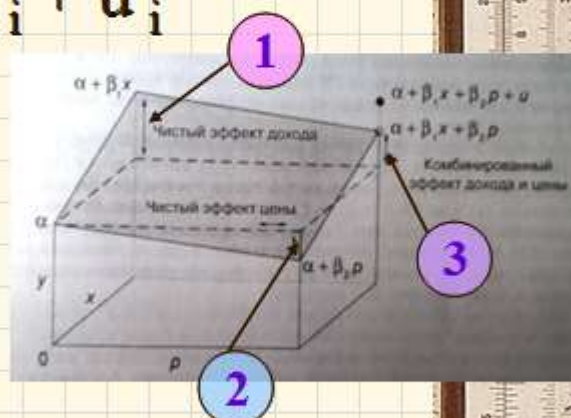
**Пример:** зависимость спроса (Y) от дохода (X) и цен товара (P)

Истинная зависимость:

$$Y = \alpha + \beta_1 X + \beta_2 P + u$$

Оценка – уравнение плоскости:

$$Y = a + b_1 X + b_2 P$$



Чистые эффекты: (1) – дохода ( $>0$ ), (2) – цены ( $<0$ ); комбинированный эффект дохода и цены (3).

Тема 2

Эконометрика



## 1. Линейная модель

### Оценка по МНК

$$МНК: S = \sum e_i^2 = \sum (y_i - (a + b_1 x_{1i} + b_2 x_{2i}))^2 \rightarrow \min$$

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a} = -2 \sum (y_i - a - b_1 x_{1i} - b_2 x_{2i}) = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial b_1} = -2 \sum x_{1i} (y_i - a - b_1 x_{1i} - b_2 x_{2i}) = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial b_2} = -2 \sum x_{2i} (y_i - a - b_1 x_{1i} - b_2 x_{2i}) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{matrix} \text{правило} \\ \text{Крамера} \end{matrix}$$

$$\begin{cases} b_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta} = \frac{\text{Cov}(x_1, y) \cdot \text{Var}(x_2) - \text{Cov}(x_2, y) \cdot \text{Cov}(x_1, x_2)}{\text{Var}(x_1) \cdot \text{Var}(x_2) - (\text{Cov}(x_1, x_2))^2} \langle * \rangle \\ b_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta} = \frac{\text{Cov}(x_2, y) \cdot \text{Var}(x_1) - \text{Cov}(x_1, y) \cdot \text{Cov}(x_1, x_2)}{\text{Var}(x_1) \cdot \text{Var}(x_2) - (\text{Cov}(x_1, x_2))^2} \\ a = \bar{y} - b_1 \cdot \bar{x}_1 - b_2 \cdot \bar{x}_2 \end{cases}$$

Тема 2

Эконометрика

## 1. Линейная модель

### Проявление множественных связей

Множественный регрессионный анализ позволяет разграничить влияние независимых переменных, допуская при этом возможность их коррелированности.

Рассм. линейную регрессию с двумя переменными:

$$y = \alpha + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + u$$

Пусть  $\beta_1 > 0$  и  $\beta_2 > 0$ , а  $x_1$  и  $x_2$  — положительно коррелир.

Тогда при  $\uparrow x_1$  «дв. эффект»:

- 1).  $\uparrow y$ , т.к.  $\beta_1 > 0$
- 2).  $\uparrow x_2 \Rightarrow \uparrow y$ , т.к.  $\beta_2 > 0$

Если  $x_2$  не вкл. в модель, то часть изменений  $y$  (за счет  $x_2$ ) будет приписана  $x_1 \Rightarrow$  оценка  $\beta_1$  — смещена! (завышена)



Тема 2

Эконометрика



# 1. Линейная модель

## Интерпретация коэффициентов

Предп., что перем.  $x_1$  удалось разложить:  $x_1 = z + x^*$  где  $z$  – составл., способная замещать  $x_2$ ;  $x^*$  - ост. часть. Тогда парная регрессия  $y(x^*)$  даст неискаженную оценку влияния  $x_1$  на  $y$ . Коэффициент угла наклона для  $y(x^*)$ :

$$b^* = \frac{Cov(x^*, y)}{Var(x^*)} = \frac{Cov(x_1, y) - Cov(z, y)}{Var(x_1) + Var(z) - 2Cov(x_1, z)}$$

$$z = c + d \cdot x_2 \Rightarrow \text{исп. свойства Cov и Var} \Rightarrow b^* \equiv b_1 \langle * \rangle$$

Интерпретация:  $\beta_1 = \frac{\Delta y}{\Delta x_1}, \quad x_2 = const$

к-т  $b_1$  (при переменной  $x_1$ ) выражает предельный прирост зависимой переменной  $y$  (т.е. на сколько своих единиц в среднем изменится  $y$  при увеличении  $x_1$  на одну свою единицу) при условии постоянства  $x_2$

Тема 2

Эконометрика

# 1. Линейная модель

## с несколькими переменными

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_k x_k + u$$

где:  $Y$  – зависимая (результативная) переменная,  
 $X_j$  – независимые (факторные) переменные;  
 $\beta_j$  – параметры регрессии;  $u$  – случайный член.

МНК:  $\hat{y} = b_0 + b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_k x_k$

Интерпретация:

коэффициент  $b_j$  показ. на сколько своих единиц в среднем изменится  $Y$  при увеличении  $X_j$  на одну свою единицу и при неизменности прочих факторов.

🔥 Значения  $b_j$  более точные, чем  $b$  в соотв.парных регрессиях!

Тема 2

Эконометрика



## 1. Линейная модель

### Расчет параметров

МНК: система из  $(k+1)$  уравнений.

В матричной форме:  $\mathbf{b} = (\mathbf{X}^T \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^T \mathbf{Y}$

где:  $\mathbf{X}$  – матрица размера  $(k+1)$  стл и  $n$  стр (1-ый стл – из 1);

$\mathbf{Y}$  – вектор-столбец размера  $n$ ;  $\mathbf{b}$  – вектор размера  $(k+1)$ .

Расчет в MS Excel:  $f_x$ . Статистические. ЛИНЕЙН

$b_k$	$b_{k-1}$	...	$b_1$	$b_0$
S.e.( $b_k$ )	S.e.( $b_{k-1}$ )	...	S.e.( $b_1$ )	S.e.( $b_0$ )
$R^2$	S.e.(y)			
F-stat	ч.с.с.			
ESS	RSS			

Тема 2

Эконометрика

## 2. Нелинейные модели

### Линеаризация

Как и в парных моделях – заменой и/или логарифмированием переменных (см. § 3).

*Например*, функция спроса:  $Y = \alpha X^\beta P^\gamma v$ ,  
где  $Y$  – спрос,  $X$  – доход,  $P$  – цена,  $v$  – случ.член.

Логарифмируем:  $\ln Y = \ln \alpha + \beta \ln X + \gamma \ln P + u$

Обычный МНК:  $\ln Y = \tilde{a} + b \ln X + c \ln P$

Потенцируем:  $Y = e^{\tilde{a}} X^b P^c$ , где  $b$  и  $c$  – оценки коэф.-тов эластичности спроса по доходу и цене.

Тема 2

Эконометрика



## 2. Нелинейные модели

### Производственная функция

Производственная функция (ПФ) Кобба-Дугласа. Рассм. показатели реального объема выпуска ( $Y$ ), капитальных затрат ( $K$ ) и затрат труда ( $L$ ).

$$Y = A \cdot K^{\alpha} \cdot L^{1-\alpha} \quad \text{Пол Дуглас, Чарльз Кобб (Cobb, Douglas), 1929}$$

Чтобы получ. оценку  $\alpha$ , ур.-ие дел. на  $L$  и логарифмируем:

$$\left(\frac{Y}{L}\right) = A \cdot \left(\frac{K}{L}\right)^{\alpha} \cdot (v) \quad \lg\left(\frac{Y}{L}\right) = \lg A + \alpha \cdot \lg\left(\frac{K}{L}\right) + (u)$$

По данным макроэкономики США за 1899-1922 гг.:

$$\lg\left(\frac{Y}{L}\right) = 0,02 + 0,25 \cdot \lg\left(\frac{K}{L}\right) \quad R^2 = 0,63; F = 38,0$$

Тема 2

Эконометрика

## 2. Нелинейные модели

### Общий вид ПФ

Эластичность

выпуска продукции:

$$Y = A \cdot K^{\alpha} \cdot L^{\beta} \cdot (v)$$

➤ по капиталу:

$$\frac{\partial Y / \partial K}{Y / K} = \frac{A \cdot (\alpha \cdot K^{\alpha-1}) \cdot L^{\beta}}{A \cdot K^{\alpha-1} \cdot L^{\beta}} = \alpha$$

➤ по труду:

$$\frac{\partial Y / \partial L}{Y / L} = \frac{A \cdot K^{\alpha} \cdot (\beta \cdot L^{\beta-1})}{A \cdot K^{\alpha} \cdot L^{\beta-1}} = \beta$$

Эффект от масштаба:

- $(\alpha+\beta) > 1$  – возрастающий
- $(\alpha+\beta) = 1$  – постоянный
- $(\alpha+\beta) < 1$  – убывающий

Если рынок факторов имеет конкурентный характер, то:

✓ ставка зарплаты ( $w$ ) будет = предельному продукту труда, а доля труда в выпуске =  $\beta$

✓ аналогично, норма прибыли –  $\rho$ , а доля прибыли =  $\alpha$

$$w = \beta \frac{Y}{L} \quad \rho = \alpha \frac{Y}{K}$$

Тема 2

Эконометрика



### 3. Свойства коэффициентов

#### Условия Гаусса-Маркова

Условия 1, 2, 3 – идентичны случаю парной регрессии (см. § 3, вопр.2); 4-е – «обобщается»:  **$\text{pop.cov}(x_j, u) = 0$**  (распр. случ.члена не завис. от распр.  $\forall$  объясн.переменной).

Добавл. 2 «практических» требования:

1. нужно иметь достаточное количество данных:  $n \geq k+1$
2. между независимыми переменными не должно быть строгой линейной зависимости.

#### Несмещенность

$$y_i = \alpha + \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + u_i$$

$$\langle * \rangle \Rightarrow E(b_1) = E\left( \beta_1 + \frac{\text{Cov}(x_1, u) \cdot \text{Var}(x_2) - \text{Cov}(x_2, u) \cdot \text{Cov}(x_1, x_2)}{\text{Var}(x_1) \cdot \text{Var}(x_2) - (\text{Cov}(x_1, x_2))^2} \right)$$

если вып. 4-е усл. Г.-М., то  $E(\text{Cov}(x_1, u)) = 0$  и  $E(\text{Cov}(x_2, u)) = 0$

$$\Rightarrow E(b_1) = \beta_1 \quad \text{Аналогично} \quad E(b_2) = \beta_2$$

Тема 2

Эконометрика

### 3. Свойства коэффициентов

#### Надежность и точность

#### Эффективность

$$y_i = \alpha + \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + u_i$$

$$\text{pop.var}(b_1) = \frac{\sigma_u^2}{n \cdot \text{Var}(x_1)} \cdot \frac{1}{1 - (r_{x_1, x_2})^2}$$

$$\text{несмещ. оценка } \sigma_u^2: S_u^2 = \frac{n}{n-3} \text{Var}(e)$$

$$\Rightarrow S.e.(b_1) = \sqrt{\frac{\text{Var}(e)}{(n-3) \cdot \text{Var}(x_1)} \cdot \frac{1}{1 - (r_{x_1, x_2})^2}}$$

$$S.e.(b_2) = \sqrt{\frac{\text{Var}(e)}{(n-3) \cdot \text{Var}(x_2)} \cdot \frac{1}{1 - (r_{x_1, x_2})^2}}$$

**Если выполняются условия Гаусса-Маркова, МНК-оценки являются наилучшими линейными несмещенными оценками!**

Для случая  $k$  факторных переменных закономерности сохраняются (формулы имеют более сложный вид).

К.-ты  $b_j$  и их станд.ошибки  $S.e.(b_j)$  – рассч. в стат.пакетах.

Тема 2

Эконометрика



## 4. Качество оценивания

### Коэффициент детерминации

Как и в парном анализе, характ. «объясняющую способность»:

$$R^2 = \frac{Var(\hat{y})}{Var(y)} = 1 - \frac{\sum e_i^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2}; \quad 0 \leq R^2 \leq 1$$

где  $e_i = y_i - \hat{y}(x_{1i}, \dots, x_{ki})$

При включении новых переменных в модель  $R^2$ , как правило, увелич.!

**Интерпретация:**  $R^2$  – доля (%) вариации переменной  $Y$ , обусловленной вариацией (всех) факторных признаков  $X_j$

**Скорректированный  $R^2$  (adjusted  $\check{R}^2$ )** компенсирует автоматический сдвиг вверх при добавлении переменных:

$$\check{R}^2 = R^2 - \frac{k}{n-k-1}(1-R^2) \quad \uparrow \check{R}^2 \nrightarrow \text{улучш. качества}$$

Тема 2

Эконометрика

## 4. Качество оценивания

### F-статистика и t-статистики

Как и в парном анализе, характ. значимость модели в целом и отдельных коэффициентов соотв.

$$H_0: \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_k = 0 \quad H_0: \beta_j = 0$$

$$F = \frac{ESS}{k} \div \frac{RSS}{n-k-1} = \frac{R^2}{k} \div \frac{1-R^2}{n-k-1} \quad t = \frac{|b_j|}{S.e.(b_j)}$$

✓ Если  $F > F_{\text{крит}}$  для уровня доверия  $\alpha$  и  $\text{чсс}_1 = k$  и  $\text{чсс}_2 = (n-k-1)$ , то с вероятностью  $P=(1-\alpha)$  модель значима.

✓ Если  $t > t_{\text{крит}}$  для уровня доверия  $\alpha$  и  $\text{чсс} = (n-k-1)$ , то с вероятностью  $P=(1-\alpha)$  коэффициент значим.

**Связь между F- и t-критериями:** если хотя бы один коэффициент в модели значим, F-stat покажет значимость модели в целом. Обратное неверно!

Тема 2

Эконометрика



## 4. Качество оценивания

### Вклад группы переменных

Пусть оценена модель с  $k$  переменными. Добавл. еще несколько переменных, и теперь в модели  $m$  переменных. Для оценки значимости совместного вклада новых  $(m-k)$  переменных исп. F-статистика:

$$F = \frac{\text{улучшение качества}}{\text{использованное ЧСС}} \div \frac{RSS \text{ лучшей модели}}{\text{ЧСС лучшей модели}}$$

$$F = \frac{RSS_k - RSS_m}{m - k} \div \frac{RSS_m}{n - m - 1} \quad (k < m)$$

Если  $F > F_{\text{крит}}$  для уровня доверия  $\alpha$  и  $\text{ЧСС}_1 = (m-k)$  и  $\text{ЧСС}_2 = (n-m-1)$ , то с вероятностью  $P = (1-\alpha)$  вклад новых переменных – значим.

Если в модель добавл. ОДНА переменная, то результаты **F**-теста будут идентичны результатам (двустороннего) **t**-теста для этой переменной.

Тема 2

Эконометрика

## 4. Качество оценивания

### Как сравнивать.

Можно сравнивать (по одной выборке!):

- Модели разной функциональной формы с одинаковым набором переменных;
- Модели одной формы с разным количеством факторных переменных.

Чем выше **R<sup>2</sup>**, **F-stat** и **t-stat**, тем лучше.

(если примерно одинаковы, исп. и др. характеристики)

Как правило, при включении дополнительных переменных, формальные хар.-ки улучшаются.

Самое главное – значения коэффициентов регрессии не должны противоречить логике! ☺

Тема 2

Эконометрика



## 5. Проблема мультиколлинеарности

### Причины: «кто виноват?» 😊

**Мультиколлинеарность** (термин ввел Р.Фриш):

- **Строгая** (perfect) – наличие линейной функциональной связи между независимыми переменными. Построение регрессии невозможно.

- **Нестрогая** (imperfect) – наличие сильной корреляции между независимыми переменными. Затрудняет работу, но не препятствует получению правильных выводов.

Возможные причины:

- Ошибочное включение в модель двух (и более) линейно зависимых переменных (выявить и оставить одну!)
- Характерна для регрессий временных рядов (если переменные имеют ярко выраженные тренды).
- Особенности конкретной выборки

В парных моделях вида  $Y(X)$  – НЕТ по опред.! 😊

Тема 2

Эконометрика

## 5. Проблема мультиколлинеарности

### Последствия: «чем грозит?» 😊

**Нестрогая линейная зависимость между объясняющими переменными →  
Оценки коэффициентов – ненадежные!**

Мультиколлинеарность (**М.**) – нормальное явление: практически любая модель ее содержит (т.к. корреляционные связи между переменными есть всегда)

Однозначных критериев **М.** – НЕТ!

**М.** может проявиться: в незначимости коэф.-тов (т.к. стандартные ошибки ↑) при «важных» переменных, в искажении значений коэф.-тов (изредка – вплоть до смены знака) при затронутых **М.** переменных и др.

Если явных признаков нет – «бороться» с **М.** не надо!

Тема 2

Эконометрика



## 5. Проблема мультиколлинеарности

Устранение: «что делать?» 😊

Методы смягчения М.:

1. ↑ степень выполнения условий надежности:

- ✓ Увеличить число наблюдений  $n$ :
  - Для динамических выборок: год → квартал → месяц
  - Для перекрестных – на этапе планирования исследования - см. **ОТС**, тема 7).
- ✓ Максимизировать дисперсию независимых наблюдений. Напр., «расслоение» выборки по факторному признаку - см. **ОТС**; работы Л.Киша (Kish, 1965), К.Мозера и Г.Калтона (Moser, Kalton, 1979).
- ✓ Сократить дисперсию случайного члена  $u$ : если в модели отсутств. важные переменные – включить!
- ✓ Сделать «новую» выборку, в кот. переменные слабо коррелир. между собой (на практике – малореально!)

Тема 2

Эконометрика

## 5. Проблема мультиколлинеарности

Устранение: «что делать?» 😊

2. Использование «внешней информации»:

- ✓ Внешние эмпирические оценки.

Напр., по перекрестной выборке получ. оценку к.-та эластичности по доходу и вкл. ее в динамическую модель. (Есть проблемы несоответствия кратко- и долгосрочных показателей. См. работы Э.Ку и Дж.Мейера (Kuh, Meyer, 1957))

- ✓ Теоретические ограничения на величину коэффициента или связь между ними.

Напр., ограничение на эффект от масштаба в **ПФ Кобба-Дугласа** ( $\alpha + \beta = 1$ ). Подробнее будет рассм. в теме 3, §1)

3. **Метод главных компонент** – «подбор» линейных комбинаций переменных т.о., чтобы новые переменные не коррелир. между собой.

«+» позв. полностью ликвидировать **М**.

«-» новые переменные лишены экономического смысла

Тема 2

Эконометрика



## ТЕМА 3. Проблемы регрессионного анализа

### Тема 3. Проблемы регрессионного анализа

*Все, что может  
испортиться, –  
портится!*

1-й закон Чизхолма

*Все, что не может  
испортиться, –  
портится тоже!*

Следствие  
1-го закона Чизхолма



### Параграфы темы:

- ❖ 1 Спецификация модели
- ❖ 2 Гетероскедастичность
- ❖ 3 Автокорреляция
- ❖ 4 Ошибки измерения

# 1. Спецификация модели

## Влияние «лишних» переменных

Оценки коэффициентов – несмещенные, но (в больш. случаев) неэффективные.

Для «лишних» переменных  $b_j \rightarrow 0$ .

Метод пошагового регрессионного анализа:  
удалять из модели ПО ОДНОЙ самой незначимой переменной, до тех пор, пока не останутся только значимые.

# 1. Спецификация модели

## Невключение важной переменной

Оценки коэффициентов – смещаются, S.e.(bj) и t-статистики не корректны!

Пусть истинная модель:  $y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + u$   
Исследователь считает, что  $x_2$  – не важна, и не вкл. ее в модель. Оцен. модель:  $\hat{y} = b_0 + b_1 x_1$   
Пусть  $\beta_1 > 0$ ,  $\beta_2 > 0$ ,  $x_1$  и  $x_2$  – положительно коррелир.  
Тогда:  $\nearrow x_1 \Rightarrow$  1)  $\nearrow y$ , т.к.  $\beta_1 > 0$ ; 2)  $\nearrow x_2 \rightarrow \nearrow y$ , т.к.  $\beta_2 > 0$ .  
Т.е.  $y$  получ. «ускорение», его изменения преувелич.  
 $\Rightarrow b_1$  - завышенная оценка  $\beta_1$



# 1. Спецификация модели

## Невключение важной переменной

Т.о. при невключении в модель переменной  $x_2$  переменная  $x_1$  играет двойную роль: отражает свое прямое влияние и «замещает» недостающую  $x_2$ .

Изв. знаки  $\beta_2$  и  $r_{x_1, x_2} \Rightarrow$  опред. направление смещения.

В рез.-те «эффекта замещения» искажаются значения коэф.-тов детерминации  $R^2$  (чаще – завышаются).

Если бы  $r_{x_1, x_2} = 0$ , то  $R^2_{Y(x_1, x_2)} = R^2_{Y(x_1)} + R^2_{Y(x_2)}$   
[на практике обычно:  $R^2_{Y(x_1, x_2)} < (R^2_{Y(x_1)} + R^2_{Y(x_2)})$ ]

Аналогично для случая  $k$  переменных.

# 1. Спецификация модели

## Замещающие переменные

Если переменная – важная и д.б. вкл. в модель, НО:

- не поддается прямой количественной оценке (уровень образования, качество жизни),
  - или по ней трудно найти достоверные данные,
- то в модель следует вкл. ее **заменитель** (*прокси*).

Преимущества:

- ✓ качество модели  $\nearrow$  (по сравн. с отсутствием),
- ✓ оценки др. коэф.-тов – несмещенные,
- ✓ косвенная информация о замещенной переменной.

**Пример:** Время  $T$  как замещающая перемен. для фактора НТП.  
Производственная ф-я Кобба-Дугласа:  $Y = A \cdot K^\alpha \cdot L^\beta \cdot e^{\gamma T}$

На практике м.б. непреднамеренное использование.

# 1. Спецификация модели

## Лаговые переменные

**Лаг** – задержка во времени.

Иногда необх. учитывать.

(Например, при изучении спроса на дорогостоящие товары)

Часто встреч. в моделях временных рядов.

Модель с лаговой структурой:

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X1_{t-s} + \beta_2 X2_{t-s} + \dots + u_t$$

где  $s$  – период запаздывания.

Достоинства: ↘ проблему автокорреляции (вопр.4).

Недостатки: выборка сокращается на  $s$  первых периодов.

Тема 3

Эконометрика

7

# 1. Спецификация модели

## Линейные ограничения

Если параметры модели линейно-зависимы, то на них ввод. «линейное ограничение».

⇒ ↘ кол.-во объясняющих переменных ⇒

1. ↗ эффективность оценок коэффициентов
2. ↘ проблема мультиколлинеарности (вопр.2)

**Пример:** Производственная ф-я Кобба-Дугласа.

Постоянный эффект от масштаба:  $\alpha + \beta = 1 \Rightarrow$

Модель с 2-мя перем. → модель с одной перем.

$$Y = A \cdot K^\alpha \cdot L^\beta \Rightarrow \text{делим на } L \Rightarrow \frac{Y}{L} = A \cdot \left( \frac{K}{L} \right)^\alpha$$

Тема 3

Эконометрика

8



## 1. Спецификация модели

## Проверка линейного ограничения

Линейное ограничение может быть введено:

- на размер определенного коэффициента ( $H_0: \beta_j = \beta^*$ ),
- на связь между ними (как в пред. примере:  $H_0: \beta = -\alpha$ )

Пусть модель без ограничений содержит  $k$  переменных. Вводится  $l$  ограничений (если это ограничения на связь между переменными, то можно сократить на  $l$  переменных).

Проверка значимости ограничения с пом. F-статистики:

$$F = \frac{RSS_R - RSS_U}{l} \div \frac{RSS_U}{n - k - 1} \quad \text{где } RSS_R - \text{RSS модели с ограничениями,}$$

$$RSS_U - \text{без ограничений: } RSS_U < RSS_R$$

Если  $F > F_{\text{крит}}(\alpha; \text{чсс}_1 = l, \text{чсс}_2 = n - k - 1)$ , то с  $P = (1 - \alpha)$  качество модели без ограничений значительно лучше, чем без ограничений  $\Rightarrow$  ограничение вводить не следует.  
Если  $F < F_{\text{крит}}$ , то ограничение не отбрасывается.

## 1. Спецификация модели

## Проверка линейного ограничения

Пример. Производственная функция Кобба-Дугласа. Общий вид:  $Y = A \cdot K^\alpha \cdot L^\beta$ . Ограничение:  $\alpha + \beta = 1$ .

По данным экономики США, 1899-1922 гг.:

- **без огр.:**  $\ln Y = -0,18 + 0,23 \cdot \ln K + 0,81 \cdot \ln L$   
 $R^2=0,96$        $F=35,8$        $RSS=0,0710$
- **с огр.:**  $\ln(Y/L) = 0,02 + 0,25 \cdot \ln(K/L)$   
 $R^2=0,63$        $F=38,0$        $RSS=0,0716$

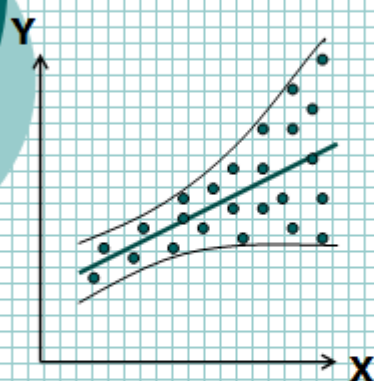
$$F = \frac{RSS_R - RSS_U}{l} \div \frac{RSS_U}{n-k-1} = \frac{0,0716 - 0,0710}{1} \div \frac{0,0710}{24 - 2 - 1} = 0,18$$

$$F_{\text{крит}} (\alpha=0,05; \text{чсс}_1=l=1, \text{чсс}_2=n-k-1=21) = 4,32.$$

$F < F_{\text{крит}} \Rightarrow$  ограничение не отбрасывается.

## 2. Гетероскедастичность

### Причины и последствия



*Разброс вокруг линии регрессии – неодинаков.*

Встречается чаще в регрессиях временных рядов из-за разницы масштаба единиц измерения

- 1) оценки коэфф.-тов не эффективны;
- 2) ошибки  $S.e.(bj) \nearrow \Rightarrow$   $t$ -статистики  $\nearrow$ .

## 2. Гетероскедастичность

### Обнаружение и устранение

#### 1. Тест ранговой корреляции Спирмена.

$$\rho_{x,\varepsilon} = 1 - \frac{6 \cdot \sum (p_x - p_{|\varepsilon|})^2}{n \cdot (n^2 - 1)}; \quad t(\rho) = \rho \cdot \sqrt{n-1} \quad ? \quad t_{\text{норм.}}$$

Если  $t < 1,96$  (2,58), то с вер.  $P=95\%$  (99%) в модели присутствует гетероскедастичность.

#### 2. Тест Голдфелда-Квандта (распр. в посл. время).

Наблюдения упоряд. по величине  $X$  и дел. на 3 части: 1-ая и 3-я по  $n' = [n/3] + 1$ , средняя – отбрасывается. Для обеих строятся регрессии и рассчитыв.  $RSS$ .

$F = RSS_3 / RSS_1$ . Если  $F > F_{\text{крит}}(\alpha; \text{чсс}_1 = \text{чсс}_2 = n')$ , то с вер.  $P = (1 - \alpha)$  модель гетероскедастична.

**Устранение:** масштабирование модели (дел. на перем., пропорциональную разбросу)



## 2. Гетероскедастичность

### Пример наличия в перекрестной выборке

Рассм. зависимость между «гос.расходами на образование» ( $Y$ ) и ВВП ( $X$ ):  $Y = \alpha + \beta X + u$   
В выборке – и большие и маленькие страны.

Итоги: на образование тратится  $(6 \pm 3)\%$  от ВВП.  
Очевидно, что отклонение на 1 п.п. от среднего (6%) при большом ВВП больше, чем при малом.

⇒ Гетероскедастичность! ⇒ Масштабирование.

1) Величина отклонения пропорц. размеру ВВП:

$$(Y/X) = \alpha(1/X) + \beta + (u/X) \quad [\text{линейная} \rightarrow \text{гипербола}]$$

2) ИЛИ - численности населения ( $N$ ):

$$(Y/N) = \alpha(1/N) + \beta(X/N) + (u/N) \quad [1\text{перем} \rightarrow 2\text{перем}]$$

## 3. Автокорреляция

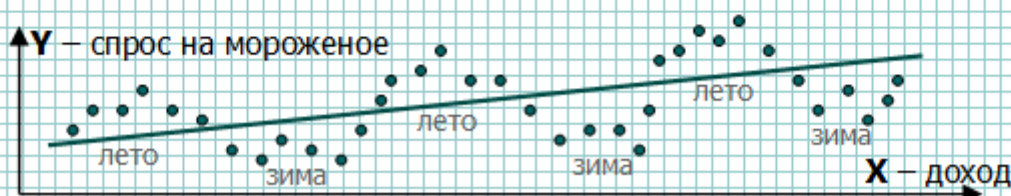
### Причины и последствия

*Зависимость между остатками в различных наблюдениях. Последствия (похожи на гет.-ть):*

- 1) оценки коэфф.-тов не эффективны;
- 2)  $S.e.(b_j)$  (в больш.)  $\nearrow \Rightarrow$   $t$ -статистики  $\nearrow$ .

Встречается ТОЛЬКО в регрессиях временных рядов из-за сезонности, цикличности и т.п.

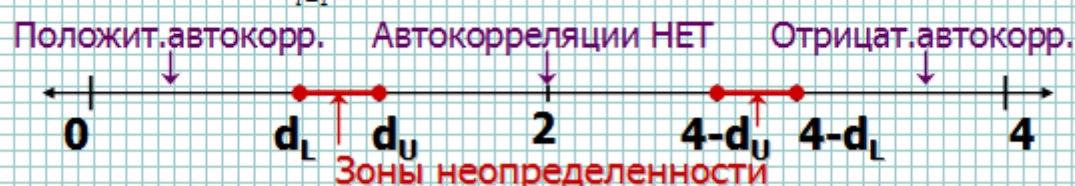
Чаще – положительная автокорреляция. Пример:



### 3. Автокорреляция Обнаружение

Обнаружение автокорреляции 1-го порядка (зависимость между остатками соседних наблюдений) – статистика Дарбина-Уотсона (не рассч. в MS Excel!)

$$DW = \frac{\sum_{t=2}^T (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^T e_t^2}; \quad \left\{ \begin{array}{l} DW \approx 2 \cdot (1 - \hat{\rho}_{(e_t, e_{t-1})}) \\ \text{где } \hat{\rho} - \text{к.т корр. остатков} \end{array} \right\}$$



Крит. знач.  $d_L$  и  $d_U$  – по табл. Дарбина-Уотсона для  $\alpha = \{0,01; 0,05\}$ , числа наблюд.  $n$  и кол.-ва перем.  $k$

### 3. Автокорреляция Устранение

Для устранения автокорреляции 1-го порядка исп. авторегрессионная схема 1-го порядка.

Суть:  $Y_t - \rho Y_{t-1}$ , где  $\rho$  – к.-т корреляции остатков

На практике исп. метод Кокрана-Оркатта – итеративная процедура расчета  $\rho$  и одновременной корректировки коэфф.-тов (реал. в TSP).

Статистика DW и метод К.-О. не работают в случаях:

- автокорреляции более высоких порядков (др. тесты);
- в моделях с лаговой зависимой пер.:  $Y_t(X_t, Z_t, \dots, Y_{t-1})$  (зд. нужна  $h$ -статистика Дарбина!);
- при несоответствии формы зависимости.



## 4. Ошибки измерения

### Причины, последствия и устранение

Причины возникновения:

- Ошибки «по вине опрашиваемого» - умышленные или нет;
  - Объясн. переменная не м.б. точно измерена;
  - Исп. «несовершенные» замещающие перемен.
- В результате объясняющая переменная  $X$  и случайный член  $u$  одномоментно коррелированы

Последствия: оценки коэффициентов МНК – смещенные (заниженные).

Устранение: метод инструментальных переменных (МИП) → состоятельные оц.

## 4. Ошибки измерения

### Пример: Ф.-я потребления Фридмена

Доход:  $Y_t = Y_t^P + Y_t^T$ . Потребление:  $C_t = C_t^P + C_t^T$ .

( $P$  – постоянная,  $T$  – переменная части)

**Фридмен** (1957 г.) выдв. гипотезу, что  $C_t^P = \beta Y_t^P$

Постоянный доход – субъективен, не измеряется непосредственно. Фактические значения  $Y_t$  и  $C_t$  рассм. как  $Y_t^P$  и  $C_t^P$  с ошибками измерения.

Оцен. «обычную» ф.-ю потребления:  $C = a + b Y$

⇒ получ. заниженная оценка мультипликатора  $\beta$  (причем,  $\searrow$  тем больше, чем  $>$  вариация  $Y_t^T$ ), что и было доказано Фридменом на факт. данных.

**МИП:** данные за 2 последовательных периода.

Тогда  $Y_2$  – инстр. переменная для  $Y_1$  и наоборот.

$b_{\text{МИП}} > b_{\text{МНК}}$  (что доказал **Ливитан**, 1963 г.)