

---

## ПАРНАЯ ЛИНЕЙНАЯ РЕГРЕССИЯ

В экономике поведение показателей зависит от множества разных факторов.

Наличие взаимосвязи между двумя случайными переменными показывает коэффициент корреляции. Но он не выявляет того, как они связаны друг с другом. Возможность прогнозировать поведение одной зависимой переменной по другим объясняющим переменным на основании выявления зависимости между ними предоставляет регрессионный анализ.

В парной регрессии есть только две переменные: зависимая переменная  $y$  и объясняющая переменная  $x$ .

Например, доход влияет на потребительские расходы, но не задает их однозначно, поскольку существуют другие факторы, такие как вкусы, предпочтения, от которых зависит потребление.

Модель парной линейной регрессии предполагает линейную зависимость:

$$y = \alpha + \beta x + \varepsilon, \quad (1)$$

где  $\alpha, \beta$  – коэффициенты модели,  $x$  – объясняющая переменная, регрессор,  $y$  – зависимая переменная,  $\varepsilon$  – случайный член.

Если на диаграмме рассеяния точки наблюдений  $M_i(x_i, y_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , распределяются случайным образом примерно вблизи некоторой прямой линии, то можно предполагать, что между переменными  $x, y$  существует линейная статистическая связь.

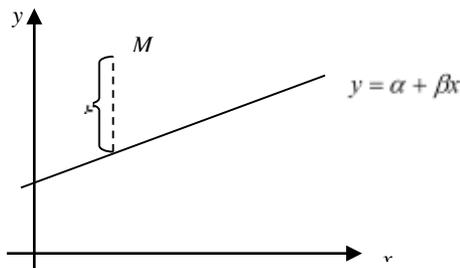


Рис. 4.1. Отклонение от линейной зависимости

Включение случайного члена  $\varepsilon$  в уравнение связано с возмущениями, которые не учтены в данной модели. Ими могут быть невключение других объясняющихся переменных, возможная нелинейность модели, неправильный выбор объясняющей переменной, ошибки измерений, агрегирование переменных и других факторы.

## 2. Оценивание параметров модели

Параметры  $\alpha, \beta$ , которые определяют модель парной линейной регрессии (1), на практике не известны, и их можно оценивать по математическим данным, опираясь на различие принципы.

Пусть  $\hat{y} = a + bx$  – оцененное уравнение регрессии, где  $a, b$  – некоторые коэффициенты. Обозначим через  $e_i = y_i - \hat{y}_i$  остатки, где  $\hat{y}_i = a + bx_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

Для оценки коэффициентов модели наиболее широко используется метод наименьших квадратов (МНК). Согласно этому принципу значения коэффициентов  $a, b$  оцененного уравнения регрессии определяются из условия минимума суммы квадратов остатков:

$$\sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i)^2 \rightarrow \min.$$

Необходимое условие минимума функции двух переменных заключается в обращении в нуль частных производных по  $a$  и  $b$ :

$$2an - 2 \sum_{i=1}^n y_i + 2b \sum_{i=1}^n x_i = 0, \quad (2)$$

$$2b \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2a \sum_{i=1}^n x_i - 2 \sum_{i=1}^n x_i y_i = 0. \quad (3)$$

Это система двух алгебраических уравнений относительно двух неизвестных  $a$  и  $b$ . Решим ее. Обе части уравнения (2) разделим на  $2n$  и перепишем его в виде:

$$a = \bar{y} - b\bar{x}. \quad (4)$$

Найденное в (4) значение  $a$  подставим в уравнение (3). Разделим его на  $2n$  и, группируя слагаемые, приведем уравнение (3) к виду:

$$\left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2 \right] b = \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{x} \cdot \bar{y} \right].$$

Если вспомнить формулы для вычисления выборочной вариации и выборочной ковариации, то это равенство можно переписать так:

$$b \text{Var}(x) = \text{Cov}(x, y).$$

Таким образом, решение системы линейных уравнений (2)-(3) находится по формулам:

$$b = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\text{Var}(x)}, \quad a = \bar{y} - b\bar{x}. \quad (5)$$

Учитывая формулы для выборочной ковариации и вариации, формулу для оценки коэффициента при регрессоре  $x$  можно переписать в виде:

$$b = \frac{\overline{xy} - \bar{x}\bar{y}}{\overline{x^2} - \bar{x}^2}.$$

Здесь  $r_{xy}$  – выборочный коэффициент корреляции между переменными  $x$  и  $y$ . Отметим, что уравнение  $\hat{y} = a + bx$  является лишь оценкой для истинной линейной модели (1). Оцененная линия регрессии, вообще говоря, не совпадает с истинной линией регрессии (рис. 2).

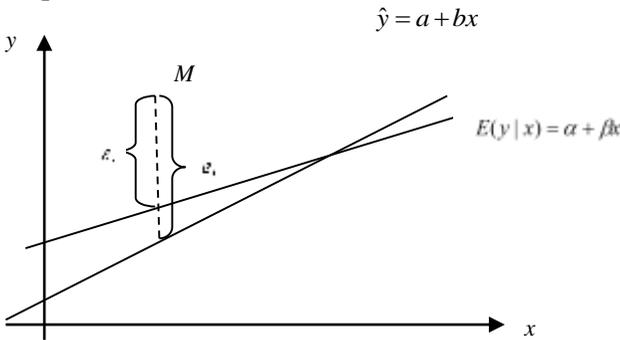


Рис. 2. Истинная и оцененная линии регрессии

$$r_{xy} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sqrt{\text{Var}(x)\text{Var}(y)}} = \frac{\text{Cov}(x, y)\sqrt{\text{Var}(x)}}{\text{Var}(x)\sqrt{\text{Var}(y)}} = b \frac{s_x}{s_y}.$$

Поскольку регрессионная модель отражает статистическую связь между экономическими показателями, для ее параметров возможна содержательная интерпретация. Величина  $b$  представляет собой наклон, т.е. угловой коэффициент оцененной линии регрессии (рис. 2). Увеличение  $x$  на единицу приведет к увеличению  $y$  на  $b$  единиц. И это утверждение настолько верно, насколько  $b$  близко к  $\beta$ . А параметр  $a$  формально определяет оценку зависимой переменной  $y$  при  $x = 0$ .

Например, если построена зависимость потребления  $C$  от валового внутреннего продукта  $Y$  страны, т.е. оценена регрессия

$$\hat{C} = a + bY,$$

то по экономическому смыслу величина  $b$  равна предельной склонности к потреблению. А величина  $a$  не имеет экономического смысла, так как невозможно, чтобы выпуск в стране был равен нулю.