ПРИЛОЖЕНИЕ 4

Два математика наблюдают за дверью в помещение. Из этой двери сначала выходят два человека, а потом туда заходит один человек. Один математик другому: – Сейчас туда войдет еще человек, и тогда там никого не будет. Янеқдот

Расчет параметров линейного уравнения регрессии методом наименьших квадратов

Уравнение регрессии – это уравнение, описывающее корреляционную зависимость между признаком – результатом Y и признаками факторами (одним или несколькими).

Наиболее часто для описания статистической связи признаков используется линейное уравнение регрессии. Внимание к линейной форме связи объясняется четкой интерпретацией параметров линейного уравнения регрессии, ограниченной вариацией переменных и тем, что в большинстве случаев нелинейные формы связи для выполнения расчетов преобразуют (путем логарифмирования или замены переменных) в линейную форму.



Линейное парное уравнение регрессии имеет вид: $y_i^* = a + bx_i$, *i*=1,...,*n*,

где *n* – объем совокупности (число наблюдений).

Оценки параметров линейной регрессии (*a* и *b*) могут быть найдены разными методами, наиболее распространенным является метод наименьших квадратов. Данный метод позволяет получить такие оценки параметров *a* и *b*, при которых сумма квадратов отклонений фактических значений результативного признака *y_i* от расчетных (теоретических) значений *y_i*^{*} (рассчитанных по уравнению регрессии) минималь-

на.

Непосредственно коэффициенты уравнения рассчитываются по представленным справа формулам; черта сверху означает осреднение.

$$b = \frac{\overline{X \cdot Y} - \overline{X} \cdot \overline{Y}}{\sigma_x^2}, \qquad a = \overline{Y} - b \cdot \overline{X}$$

МНК (метод наименьших квадратов) является достаточно точным приемом и позволяет получить вполне надежные результаты. Одновременно он является *интерполяционным* методом, поскольку обеспечивает с определенной вероятностью предсказание любых значений *y_i* в *интервале* изученных значений *x_i*.

Напомним, что экстраполяционный метод (в отличие от интерполяционного) дает возможность предсказывать результаты за пределами изученной области.

После того как уравнение регрессии найдено, необходимо определить его статистическую пригодность, т.е. выяснить, насколько оно верно (надежно) предсказывает в интервале *x*₁; *x*₂; ... *x_n* экспериментальные результаты для *y*. Подобную оценку принято называть проверкой на значимость или адекватность. Пример П4. Пусть заданы массивы Y "функции" и X аргумента выборки эмпирических данных, представленные (и выделенные цветом) на рис. П4.1 соответствующими диапазонами ячеек. Требуется, в случае высокой степени их корреляции, построить уравнение линейной регрессии.

Последовательность вычислений в среде Excel для "ручного" способа вычисления коэффициентов уравнения регрессии следующая.

- В диапазон А5:А24 заносятся исходные данные Х аргумента выборки. Для удобства данный диапазон именуется (выделяет диапазон, далее ВСТАВКА–ИМЯ–ПРИСВОИТЬ) именем Х (см.рис. П4.1). Исходные данные Y заносятся в ячейки В5:В24. Диапазон именуется именем Y.
- Рассчитывается коэффициент корреляции, значение которого позволяет сделать заключение об адекватности строящегося уравнения линейной регрессии. Чем ближе величина коэффициента к 1, тем лучше экспериментальные данные будут описываться уравнением линейной регрессии. В ячейку E11 заносится формула =КОРРЕЛ(X;Y) {=CORREL (X;Y)}.
- **3.** В ячейке E12 рассчитывается вспомогательное значение *X* · *Y* с помощью формулы =СУММПРОИЗВ(X;Y) /СЧЁТ(X) {=SUMPRODUCT(X;Y) /COUNT(X)}.
- 4. В ячейках E15,E17 определяются средние значения параметров формулами =CP3HAЧ(X) {=AVERAGE(X)} и =CP3HAЧ(Y) {=AVERAGE(Y)}.

	A	В	С	D	E	F		G	Н	I	J	K	L
1	Расчет параметров линейного уравнения регрессии												
2	2 методом наименьших квадратов У*= <i>a</i> + <i>b</i> · Х												
3													
4	Х	Y	Y*	=E\$2	4+E\$23	*A5							
5	3	10	9,9		$\overline{X \cdot Y}$ -	$-\overline{X}\cdot\overline{Y}$		_					
6	3	12	9,9	b = b	-	.2							
7	3	13	9,9		0	x		Ý					
8	4	11	12,6	$\underline{a} =$	$\overline{Y} - b$	$\cdot \overline{X}$		21					
9	4	14	12,6					21					
10	5	12	15,2					4.0					
11	5	13	15,2	<u>r=</u>	0,92 ┥	=KOPPE	п(X;`	<u>יו</u> מי			N		
12	5	15	15,2	$X \cdot Y$	105,0	▲		47					
13	5	16	15,2		произ		ËΤ(X	ነ ነ/ ቸ					
14	6	15	17,9					ا ع					
15	6	17	17,9	$\overline{X} =$	5,70	🕂 =СРЗН	АЧ()	X) ¹⁵					
16	6	17	17,9						. 📉				
17	6	18	17,9	$\overline{Y} =$	17,10 [.]	🗲 =СРЗН/	АЧ(Ү	() ¹³					
18	7	18	20,6					C . T					
19	7	20	20,6	$\sigma_r^2 =$	2.81	🗲 =дисі	٦P(X) '' 📕				- эксперима	
20	7	22	20,6		,			ר ה					
21	8	23	23,2					9-	1	F		· ·	v
22	8	24	23,2					3	4	5	,	o /	^ [
23	8	27	23,2	b=	2,66 🗲	=(E12-E1	5*E1	7)/E19					
24	8	25	23,2	a=	1,93 🗲	=F17-F2	3*F1	5					
25													
26	26 Использование встроенной												
27	функции			d 22.0	a 4 00								
28	EXC	EL		2,66	1,93								
29													
30	1=11	инеи	IH(Y;X;	ИСТИНА;.	пожь)						_		

Рис. П4.1. Скриншот расчетного листа MS Excel (линейная регрессия)

- Рассчитываются коэффициенты уравнения регрессии. В ячейке Е23 определяется коэффициент *b* формулой =(E12-E15*E17)/E19, в ячейке Е24 коэффициент *a* формулой =E17-E23*E15.
- 6. Для проверки и анализа полученных коэффициентов строится столбик расчетных значений y_i^{*} (C5:C24) вводом в ячейку C5 формулы =E\$24 +E\$23*A5 и тиражированием ее до адреса C24.

Для вычисления коэффициентов *а* и *b* можно использовать встроенную Excel-функцию, которая по правилам работы с массивами (использование F2 затем Ctrl+Shift+Enter) вычисляет оба значения *а* и *b* (ячейки E28 и D28) формулой =ЛИНЕЙН (Y;X; ИСТИНА; ЛОЖЬ) {LINEST (Y;X; TRUE(); FALSE()), формула вводится в выделенные ячейки и активируется через Ctrl+Shift+Enter }.

