

Министерство высшего и среднего специального образования
Р С Ф С Р

Куйбышевский ордена Трудового Красного Знамени авиационный
институт имени академика С.П.Королева

МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ

У т в е р ж д е н о
редакционно-издательским
советом института
в качестве
методических указаний
для студентов
вечернего отделения

Куйбышев 1989

Составитель Л.Н.Прокофьев

УДК 517

Метод наименьших квадратов:Метод.указания/Сост. Л.Н.Прокофьев;
Куйбышев. авиац. ин-т. Куйбышев, 1989. 16 с.

Методические указания могут быть использованы при выполнении расчетно-графических работ по определению зависимости между величинами, исходя из данных эксперимента. В работе показано решение указанной задачи в матричных обозначениях. Наряду с кратко изложенной теорией в методических указаниях приведено достаточное число решенных типовых примеров. Данные указания предназначены студентам второго курса вечернего отделения при изучении раздела "Функции нескольких переменных" в курсе высшей математики.

Рецензенты: к.т.н., доц. В.Д.Логунов, к.т.н., доц. М.Г.Хапкель

МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ

Во многих экспериментальных работах необходимо исследовать, как изменение одной переменной влияет на другую. Пусть, наблюдая некоторое явление, мы произвели ряд измерений величин x и y и в результате получили таблицу

| | | | | | |
|-----|-------|-------|-------|---------|-------|
| x | x_1 | x_2 | x_3 | \dots | x_n |
| y | y_1 | y_2 | y_3 | \dots | y_n |

(I)

Пусть при этом на основании каких-либо соображений нам заранее известно, что зависимость между x и y имеет вид

$$y = \beta_0 + \beta_1 x, \quad (2)$$

но числовых значений коэффициентов β_0 и β_1 мы не знаем. Если бы результаты измерений были абсолютно точны, то для определения β_0 и β_1 было бы достаточно знать лишь две пары значений x и y , например x_1 и y_1 , x_2 и y_2 . Остальные неиспользованные пары удовлетворяли бы уравнению (2).

Однако результаты наших измерений не точны и поэтому значения x и y из таблицы (I), вообще говоря, не будут удовлетворять уравнению (2). Геометрически это означает, что точки $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ как-то разбросаны вблизи прямой (2), причем эта разбросанность носит случайный характер, связанный с многообразием причин, приводящих к погрешностям в измерениях.

Последнее обстоятельство заставляет отказаться от попыток найти точные значения коэффициентов β_0 и β_1 и ставит вопрос об отыскании оценок $\hat{\beta}_0$ и $\hat{\beta}_1$ для параметров β_0 и β_1 .

Множество точек (x_i, y_i) на координатной плоскости называется полем рассеяния.

На практике в качестве функции, описывающей зависимость между x и y , выбирают функцию

$$y = f(x, \beta_0, \beta_1, \dots, \beta_r) \quad (3)$$

по характерному расположению точек (x_i, y_i) на поле рассеяния, что-

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial b_0} &= x; & \left(\frac{\partial f}{\partial b_0}\right)_i &= x_i; \\ \frac{\partial f}{\partial b_2} &= x^2; & \left(\frac{\partial f}{\partial b_2}\right)_i &= x_i^2. \end{aligned} \quad (6)$$

После подстановки (6) в (4) в результате простых преобразований получаем систему

$$\begin{cases} b_0 \sum_{i=1}^n x_i^2 + b_1 \sum_{i=1}^n x_i^3 + b_2 \sum_{i=1}^n x_i^4 = \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i; \\ b_0 \sum_{i=1}^n x_i + b_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 + b_2 \sum_{i=1}^n x_i^3 = \sum_{i=1}^n x_i y_i; \\ b_0 n + b_1 \sum_{i=1}^n x_i + b_2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i. \end{cases} \quad (7)$$

Таким же способом можно найти оценки параметров многих других кривых.

ПОДБОР КРИВОЙ В МАТРИЧНЫХ ОБОЗНАЧЕНИЯХ

Пусть функция (3) линейна относительно параметров $\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_2$. Пусть, в частности, она имеет вид (2).

Введем следующие обозначения: Y — вектор наблюдений, X — матрица значений независимых переменных, β — вектор параметров, подлежащих оцениванию, т.е.

$$Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}; \quad X = \begin{pmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \dots & \dots \\ 1 & x_n \end{pmatrix}; \quad \beta = \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \end{pmatrix}.$$

Найдем произведение $X\beta$:

$$X\beta = \begin{pmatrix} \beta_0 + \beta_1 x_1 \\ \beta_0 + \beta_1 x_2 \\ \dots \\ \beta_0 + \beta_1 x_n \end{pmatrix}.$$

Матричное уравнение $Y = X\beta$ равносильно совокупности уравнений

$$\begin{cases} y_1 = \beta_0 + \beta_1 x_1 \\ y_2 = \beta_0 + \beta_1 x_2 \\ \dots \\ y_n = \beta_0 + \beta_1 x_n \end{cases} \quad \text{или } y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i, \quad i = \overline{1, n}.$$

Если Y' есть транспонированная матрица-столбец Y , то ясно, что

$$y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2 = Y'Y.$$

Ясно также, что

$$X'X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ X_1 & X_2 & \dots & X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & X_1 \\ 1 & X_2 \\ \dots & \dots \\ 1 & X_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n & \sum_{i=1}^n X_i \\ \sum_{i=1}^n X_i & \sum_{i=1}^n X_i^2 \end{pmatrix}.$$

Кроме того,

$$X'Y = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ X_1 & X_2 & \dots & X_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n y_i \\ \sum_{i=1}^n X_i y_i \end{pmatrix}.$$

Все это означает, что система уравнений (5) может быть записана так:

$$X'Xb = X'Y, \quad (8)$$

где $b' = (b_0, b_1)$.

Решение этой системы дает МНК-оценки b_0, b_1 параметров β_0, β_1 :

$$b = (X'X)^{-1} X'Y. \quad (9)$$

Будем считать при этом, что $X'X$ - неособенная матрица.

Применение матриц дает много преимуществ, главное из которых - общность. Как только задача записывается и разрешается в матричной форме, ее решение приложимо к любой задаче такого рода, независимо от того, сколько членов содержится в уравнении (3), линейном относительно искомых параметров.

Если мы хотим подобрать с помощью МНК любую модель, линейную относительно параметров, то вычисления необходимо проводить точно в такой же форме (в матричных обозначениях), как и при подборе прямой линии, содержащей лишь два параметра β_0 и β_1 .

Например, система (7) может быть записана в виде

$$XX'b = X'Y,$$

где $b' = (b_0, b_1, b_2)$;

$$X = \begin{pmatrix} 1 & X_1 & X_1^2 \\ 1 & X_2 & X_2^2 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & X_n & X_n^2 \end{pmatrix}; \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

Тогда по-прежнему $b = (X'X)^{-1}X'y$.

Сложность вычислений с увеличением числа параметров резко возрастает, поэтому задачи с большим числом параметров решаются на ЭМ.

Вид системы (8) и формула (9) для ее решения не изменяется, если взять более сложные линейные модели, в которых число независимых переменных (факторов), влияющих на значение функции (отклика), две и более.

ПРИМЕРЫ

Пример I

Подобрать с помощью МНК аппроксимирующий полином для следующих данных

| | | | | | |
|-----|----|----|-------|-------|-----|
| x | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 |
| y | -2 | -6 | -10,5 | -14,5 | -19 |

Решение

Расположение точек на поле рассеяния подсказывает, что между x и y имеет место приближенная линейная зависимость

$$y = b_0 + b_1 x.$$

Вычисления, которые нужно произвести, расположим по следующей схеме:

| i | X_i^0 | X_i^1 | X_i^2 | Y_i | $X_i Y_i$ |
|----------|---------|---------|---------|-------|-----------|
| 1 | 1 | X_1 | X_1^2 | y_1 | $X_1 y_1$ |
| 2 | 1 | X_2 | X_2^2 | y_2 | $X_2 y_2$ |
| 3 | 1 | X_3 | X_3^2 | y_3 | $X_3 y_3$ |
| 4 | 1 | X_4 | X_4^2 | y_4 | $X_4 y_4$ |
| 5 | 1 | X_5 | X_5^2 | y_5 | $X_5 y_5$ |
| Σ | | | | | |

После заполнения указанной таблицы исходными данными и результатами их обработки получим следующую таблицу:

| i | X_i^0 | X_i^1 | X_i^2 | Y_i | $X_i Y_i$ |
|----------|---------|---------|---------|-------|-----------|
| 1 | 1 | 0 | 0 | -2 | 0 |
| 2 | 1 | 1 | 1 | -6 | -6,0 |
| 3 | 1 | 2 | 4 | -10,5 | -21,0 |
| 4 | 1 | 3 | 9 | -14,5 | -43,5 |
| 5 | 1 | 4 | 16 | -19,0 | -76,0 |
| Σ | 5 | 10 | 30 | -52,0 | -146,5 |

Тогда система уравнений (5) для определения β_0 и β_1 примет вид

$$\begin{cases} 5\beta_0 + 10\beta_1 = -52,0; \\ 10\beta_0 + 30\beta_1 = -146,5. \end{cases}$$

Решая эту систему, найдем $\beta_0 = -1,9$, $\beta_1 = -4,25$. Следовательно, искомая зависимость между X и Y выражается формулой

$$y = -1,9 - 4,25x.$$

Пример 2

В результате измерения зависимых величин X и Y получены следующие данные

| X | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 |
|-----|-----|-----|---|---|---|---|---|
| Y | 0,5 | 0,5 | 1 | 2 | 3 | 5 | 8 |

Определить вид зависимости между величинами X и Y и найти МНК-оценки параметров эмпирической формулы.

Р е ш е н и е

В прямоугольной декартовой системе координат построим точки M_i с координатами (X_i, Y_i) . Они незначительно уклоняются от точек дуги некоторой параболы. Следовательно, можно предположить, что зависимость между X и Y выражается формулой

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2.$$

По результатам измерений и обработки величин X и Y составим следующую таблицу:

| i | X_i^0 | X_i^1 | X_i^2 | X_i^3 | X_i^4 | y_i | $X_i y_i$ | $X_i^2 y_i$ |
|----------|---------|---------|---------|---------|---------|-------|-----------|-------------|
| 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 0,5 | 0,5 | 0,5 |
| 2 | 1 | 2 | 4 | 8 | 16 | 0,5 | 1 | 2 |
| 3 | 1 | 3 | 9 | 27 | 81 | 1 | 3 | 9 |
| 4 | 1 | 4 | 16 | 64 | 256 | 2 | 8 | 32 |
| 5 | 1 | 5 | 26 | 125 | 625 | 3 | 15 | 75 |
| 6 | 1 | 6 | 36 | 216 | 1296 | 5 | 30 | 180 |
| 7 | 1 | 7 | 49 | 343 | 2401 | 8 | 56 | 392 |
| Σ | 7 | 28 | 140 | 784 | 4676 | 20 | 113,5 | 690,5 |

В соответствии с этой таблицей система уравнений (7) примет вид

$$\begin{cases} 7b_0 + 28b_1 + 140b_2 = 20; \\ 28b_0 + 140b_1 + 784b_2 = 113,5; \\ 140b_0 + 784b_1 + 4676b_2 = 690,5. \end{cases}$$

Решая эту систему, получим

$$b_0 = -1,234; \quad b_1 = 0,796; \quad b_2 = 0,046.$$

Следовательно, искомый полином будет

$$y = -1,234 + 0,796x + 0,046x^2.$$

Пример 3

Результаты эксперимента представлены в таблице.

| i | x_1 | x_2 | y |
|-----|-------|-------|-----|
| 1 | 0 | 0 | 10 |
| 2 | 0 | 1 | 17 |
| 3 | 0 | 2 | 20 |
| 4 | 1 | 0 | 14 |
| 5 | 2 | 0 | 18 |
| 6 | 1 | 1 | 24 |
| 7 | 2 | 2 | 40 |
| 8 | 0 | -1 | 3 |
| 9 | -1 | -1 | 3 |

Здесь число независимых переменных (факторов) $K = 2$. Количество опытов (измерений) $n = 9$. Пусть моделью, описывающей зависимость между x и y служит полином первой степени $y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$.

Найдем оценки b_0, b_1, b_2 параметров $\beta_0, \beta_1, \beta_2$.

Решение

Составим матрицу X наблюдений и транспонированную матрицу X' :

$$X = \begin{pmatrix} X_0 & X_1 & X_2 \\ I & 0 & 0 \\ I & 0 & 0 \\ I & 0 & 0 \\ I & 0 & 0 \\ I & 0 & 0 \\ I & 2 & 0 \\ I & 2 & 0 \\ I & 2 & 0 \\ I & 0 & -1 \\ I & -1 & -1 \end{pmatrix}; X' = \begin{pmatrix} I & I & I & I & I & I & I & I & I & I & I \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 2 & 2 & 2 & 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & I & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 & I & 2 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

Тогда

$$X'X = \begin{pmatrix} 9 & 5 & 4 \\ 5 & 11 & 7 \\ 4 & 6 & 12 \end{pmatrix}$$

Вычислим $(X'X)^{-1}$:

$$(X'X)^{-1} = \frac{1}{628} \begin{pmatrix} 96 & -36 & -14 \\ -36 & 92 & -34 \\ -14 & -34 & 74 \end{pmatrix}$$

Далее запишем матрицу Y и найдем произведение $X'Y$:

$$Y = \begin{pmatrix} 10 \\ 17 \\ 20 \\ 14 \\ 18 \\ 24 \\ 40 \\ 3 \\ 3 \end{pmatrix}; \quad X'Y = \begin{pmatrix} 149 \\ 151 \\ 155 \end{pmatrix}$$

И, наконец,

$$b = (X'X)^{-1} X'Y = \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10,65 \\ 5,2 \\ 6,8 \end{pmatrix}$$

Таким образом, $b_0 = 10,65$; $b_1 = 5,2$; $b_2 = 6,8$ и искомое уравнение есть

$$y = 10,65 + 5,2 X_1 + 6,8 X_2$$

Пример 4

В результате эксперимента получены данные:

| | | | | | | | | | | |
|-----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| x | 5 | 3 | 24 | 35 | 44 | 55 | 63 | 74 | 82 | 95 |
| y | 18 | 12 | 8 | 8 | 8 | 8 | 7 | 6 | 8 | 8 |

Пусть моделью, описывающей зависимость между X и Y служит уравнение гиперболы $y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$. Найдем МНК-оценки параметров β_0, β_1 .

Решение

Система (4) для данного случая примет вид

$$\begin{cases} n\beta_0 + \beta_1 \sum_i \frac{1}{x_i} = \sum_i y_i; \\ \beta_0 \sum_i \frac{1}{x_i} + \beta_1 \sum_i \left(\frac{1}{x_i}\right)^2 = \sum_i y_i \frac{1}{x_i}. \end{cases}$$

Произведем замену переменных $\frac{1}{x} = X_i$, получим следующую систему:

$$\begin{cases} n\beta_0 + \beta_1 \sum_i X_{ii} = \sum_i y_i; \\ \beta_0 \sum_i X_{ii} + \beta_1 \sum_i X_{ii}^2 = \sum_i y_i X_{ii}. \end{cases} \quad (10)$$

Для определения параметров гиперболы строим расчетную таблицу

| i | X_i | $X_{ii}^0 = \left(\frac{1}{X_i}\right)^0$ | $X_{ii} = \frac{1}{X_i}$ | X_{ii}^2 | y_i | $X_{ii} y_i$ |
|----------|-------|---|--------------------------|------------|-------|--------------|
| 1 | 5 | I | 0,2000 | 0,0400 | 18 | 3,6000 |
| 2 | 3 | I | 0,3333 | 0,1111 | 12 | 3,9996 |
| 3 | 24 | I | 0,0417 | 0,0017 | 8 | 0,3336 |
| 4 | 35 | I | 0,0286 | 0,0008 | 8 | 0,2288 |
| 5 | 44 | I | 0,0227 | 0,0005 | 8 | 0,1816 |
| 6 | 55 | I | 0,0182 | 0,0003 | 8 | 0,1456 |
| 7 | 63 | I | 0,0159 | 0,0002 | 7 | 0,1113 |
| 8 | 74 | I | 0,0135 | 0,0002 | 6 | 0,0810 |
| 9 | 82 | I | 0,0122 | 0,0001 | 8 | 0,0976 |
| 10 | 95 | I | 0,0105 | 0,0001 | 8 | 0,0840 |
| Σ | | 10 | 0,6966 | 0,1550 | 91 | 8,8631 |

Подставим значения фактических данных в систему (10), получим:

$$\begin{cases} 10\beta_0 + 0,6966\beta_1 = 91; \\ 0,6966\beta_0 + 0,1550\beta_1 = 8,8631. \end{cases}$$

Решая последнюю систему, будем иметь: $b_0 = 7,448$, $b_1 = 23,7$.

Уравнение гиперболы будет иметь вид

$$y = 7,448 + 23,7 \frac{1}{x}$$

Пример 5

Результаты эксперимента представлены в таблице.

| | | | | | | | | | | |
|-----|------|-------|-------|-------|-------|-------|------|------|------|------|
| x | 1,01 | 4,0 | 1,2 | 2,2 | 1,7 | 12,0 | 2,0 | 3,1 | 10,0 | 10,4 |
| y | 0,05 | 0,07 | 4,3 | 7,7 | 28,0 | 29,0 | 39,0 | 40,0 | 42,0 | 67,0 |
| x | 16,6 | 9,8 | 3,5 | 4,7 | 18,8 | 20,3 | | | | |
| y | 85,0 | 109,0 | 119,0 | 121,0 | 123,0 | 170,0 | | | | |

Пусть зависимость между x и y выражается степенной функцией

$$y = b_0 x^{b_1}$$

Найти МНК-оценки параметров b_0, b_1 .

Решение

Для определения параметров произведем логарифмирование степенной функции

$$\lg y = \lg b_0 + b_1 \lg x$$

Введем обозначения: $Y = \lg y$; $b_0 = \lg b_0$; $b_1 = b_1$; $X = \lg x$.

В этих новых обозначениях будем иметь $Y = b_0 + b_1 X$.

Оценки b_0, b_1 для неизвестных параметров b_0 и b_1 найдем из системы

$$\begin{cases} n b_0 + b_1 \sum X_i = \sum Y_i; \\ b_0 \sum X_i + b_1 \sum X_i^2 = \sum X_i Y_i; \end{cases} \quad (II)$$

где $X_i = \lg x_i$; $Y_i = \lg y_i$. Для решения системы составляем расчетную таблицу:

| i | X_i | Y_i | $\lg x_i = X_i$ | $\lg y_i = Y_i$ | $X_i Y_i$ | X_i^2 |
|----------|-------|-------|-----------------|-----------------|-----------|---------|
| 1 | 1,01 | 0,05 | 0,0043 | -1,3010 | -0,0056 | 0,00002 |
| 2 | 4,0 | 0,07 | 0,6021 | -0,1549 | -0,0933 | 0,3620 |
| . | . | . | . | . | . | . |
| . | . | . | . | . | . | . |
| . | . | . | . | . | . | . |
| 16 | 20,3 | 170,0 | 1,3075 | 2,2304 | 2,9163 | 1,7076 |
| Σ | | | 11,1562 | 22,0416 | 19,8959 | 10,549 |

Подставим полученные данные в систему (II):

$$\begin{aligned} 16b_0 + 11,156b_1 &= 22,0416; \\ 11,156b_0 + 10,549b_1 &= 19,8959. \end{aligned}$$

Решая последнюю систему, будем иметь $b_0 = 0,24$; $b_1 = 1,633$.
Следовательно, $\lg y = 0,24 + 1,633 \lg x$.

ЗАДАНИЕ

Данные опыта приведены в таблицах. Полагая, что x и y связаны данной функцией, найти параметры этой функции методом наименьших квадратов.

1.

| | | | | | | | |
|-----|----|----|----|----|-----|-----|-----|
| x | 54 | 63 | 74 | 90 | 112 | 140 | 190 |
| y | 8 | 10 | 11 | 13 | 15 | 17 | 19 |

 ; $y = \beta_0 + \beta_1 x$.

2.

| | | | | | | | | |
|-----|------|------|------|------|------|-------|-------|-------|
| x | 29,0 | 38,0 | 46,0 | 54,0 | 62,0 | 70,0 | 79,0 | 97,3 |
| y | 3,6 | 5,83 | 6,0 | 7,90 | 8,03 | 10,98 | 13,87 | 15,50 |

 ;
 $y = \beta_0 + \beta_1 x$.

3.

| | | | | | | | | |
|-----|----|----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 1 | 3 | 4 | 2 | 5 | 7 | 8 | 6 |
| y | 80 | 90 | 120 | 100 | 110 | 150 | 160 | 130 |

 ; $y = \beta_0 + \beta_1 x$.

4.

| | | | | | | | | | | |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 6,3 | 6,0 | 7,5 | 8,5 | 3,5 | 6,2 | 7,5 | 8,7 | 6,0 | 3,7 |
| y | 5 | 4 | 6 | 7 | 3 | 4 | 6 | 7 | 4 | 3 |

 ;
 $y = \beta_0 + \beta_1 x$.

5.

| | | | | | | |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 2,0 | 3,5 | 4,0 | 4,5 | 5,5 | 6,0 |
| y | 1,9 | 1,7 | 1,8 | 1,6 | 1,5 | 1,4 |

 ; $y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$.

6.

| | | | | | |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 5,0 | 6,0 | 6,5 | 7,0 | 8,0 |
| y | 25 | 28 | 31 | 35 | 40 |

 ; $y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$.

7.

| | | | | | | | | | | | | | | | |
|-----|---|----|---|---|---|---|---|---|---|---|----|----|----|----|---|
| x | 2 | 3 | 4 | 4 | 5 | 6 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 12 | 13 | 14 | |
| y | 8 | 10 | 7 | 6 | 5 | 5 | 4 | 3 | 4 | 5 | 3 | 2 | 1 | 1 | 2 |

 ;
 $y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$.

8.

| | | | | | | | | | | |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|------|-----|
| x | 40 | 55 | 64 | 75 | 82 | 94 | 104 | 110 | 115 | 120 |
| y | 2,8 | 4,3 | 4,6 | 4,9 | 5,6 | 6,4 | 7,7 | 7,9 | 10,2 | 9,8 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$$

9.

| | | | | | | | | |
|---|----|----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 7 | 10 | 15 | 20 | 30 | 45 | 60 | 120 |
| y | 10 | 9 | 7,5 | 6,0 | 6,3 | 5,8 | 5,4 | 5,0 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$$

10.

| | | | | | | | |
|---|------|------|------|------|------|------|------|
| x | 54 | 63 | 74 | 90 | 112 | 140 | 190 |
| y | 0,15 | 0,20 | 0,35 | 0,55 | 0,95 | 1,40 | 1,60 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$$

11.

| | | | | | | | | | | |
|---|-----|-----|------|-----|------|------|------|------|------|------|
| x | 1,0 | 0,5 | 0,07 | 0,3 | 0,25 | 0,34 | 0,13 | 0,08 | 0,22 | 0,58 |
| y | 1,6 | 1,0 | 8,5 | 5,0 | 4,4 | 2,0 | 6,0 | 7,5 | 3,8 | 1,4 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$$

12.

| | | | | | | | |
|---|------|------|------|------|------|------|------|
| x | 54 | 63 | 74 | 90 | 112 | 140 | 190 |
| y | 0,50 | 0,70 | 0,80 | 1,00 | 1,40 | 2,20 | 2,50 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$$

13.

| | | | | | | | | | | |
|---|------|------|------|------|------|------|------|------|------|------|
| x | 152 | 116 | 100 | 108 | 129 | 141 | 147 | 156 | 156 | 163 |
| y | 47,6 | 34,8 | 31,6 | 32,6 | 38,2 | 42,1 | 45,0 | 47,3 | 47,4 | 49,0 |

| | | | |
|---|------|------|------|
| x | 170 | 178 | 187 |
| y | 51,5 | 53,2 | 55,6 |

$$y = \beta_0 x^{0,8}$$

14.

| | | | | | |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|
| x | 2 | 4 | 6 | 8 | 10 |
| y | 4,5 | 7,0 | 8,0 | 7,5 | 9,0 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

15.

| | | | | | | | | | |
|---|------|------|------|------|------|------|------|-------|-------|
| x | 0 | 4 | 10 | 15 | 21 | 29 | 36 | 51 | 68 |
| y | 66,7 | 71,0 | 76,3 | 80,6 | 85,7 | 92,9 | 99,4 | 113,6 | 125,1 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

16.

| | | | | | | |
|---|---|----|-----|-----|-----|-----|
| x | 0 | 2 | 4 | 6 | 8 | 10 |
| y | 5 | -1 | 0,5 | 1,5 | 4,5 | 8,5 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$$

| | | | | | | | | | |
|-----|-----|-----|------|------|------|------|------|------|------|
| 17. | x | 0 | 7 | 12 | 17 | 22 | 27 | 32 | 37 |
| | y | 100 | 87,3 | 72,9 | 63,2 | 54,7 | 47,5 | 41,3 | 36,3 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$$

| | | | | | | | | | | |
|-----|-----|------|------|-----|------|-----|-----|-----|-----|-----|
| 18. | x | 12,1 | 11,2 | 9,8 | 10,4 | 9,2 | 8,5 | 8,8 | 7,4 | 6,6 |
| | y | 10,5 | 9,3 | 8,3 | 9,6 | 8,6 | 7,1 | 6,9 | 5,8 | 5,2 |

| | | | | | | | |
|--|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| | x | 7,0 | 6,4 | 6,0 | 6,5 | 5,8 | 5,4 |
| | y | 5,0 | 5,1 | 4,6 | 5,0 | 4,4 | 3,9 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

| | | | | | | | | | |
|-----|-----|-------|------|------|------|------|------|------|------|
| 19. | x | 1 | 2 | 3 | 5 | 10 | 20 | 30 | 50 |
| | y | 10,15 | 5,52 | 4,08 | 2,85 | 2,11 | 1,62 | 1,41 | 1,30 |

| | | | |
|--|-----|------|------|
| | x | 100 | 200 |
| | y | 1,21 | 1,15 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 \frac{1}{x}$$

| | | | | | | |
|-----|-----|-------|-------|-------|-------|-------|
| 20. | x | 5 | 10 | 20 | 40 | 60 |
| | y | 51,33 | 78,00 | 144,3 | 263,6 | 375,2 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

| | | | | | | | | |
|-----|-----|-------|-------|------|------|------|------|------|
| 21. | x | -3 | -2 | -1 | 0 | 1 | 2 | 3 |
| | y | -0,71 | -0,01 | 0,51 | 0,82 | 0,88 | 0,81 | 0,49 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$$

| | | | | | | | | | | | | | | |
|-----|-----|----|----|----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| 22. | x | 41 | 50 | 81 | 104 | 120 | 139 | 154 | 180 | 208 | 241 | 250 | 269 | 301 |
| | y | 4 | 8 | 10 | 14 | 16 | 20 | 19 | 23 | 26 | 30 | 31 | 36 | 37 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

| | | | | | | | | |
|-----|-----|----|----|----|----|-----|-----|-----|
| 23. | x | 54 | 63 | 74 | 90 | 112 | 140 | 190 |
| | y | 8 | 12 | 13 | 14 | 16 | 15 | 14 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2$$

| | | | | |
|-----|-----|-------|-------|-----|
| 24. | i | x_1 | x_2 | y |
| | 1 | 90 | 1 | 25 |
| | 2 | 110 | 1 | 28 |
| | 3 | 120 | 2 | 31 |
| | 4 | 130 | 2 | 32 |
| | 5 | 180 | 3 | 36 |
| | 6 | 200 | 3 | 42 |
| | 7 | 280 | 4 | 55 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2$$

| | | | | |
|-----|-----|-------|-------|-----|
| 25. | i | x_1 | x_2 | y |
| | 1 | 90 | 1 | 8 |
| | 2 | 110 | 1 | 10 |
| | 3 | 120 | 2 | 15 |
| | 4 | 130 | 2 | 18 |
| | 5 | 180 | 3 | 22 |
| | 6 | 200 | 3 | 30 |
| | 7 | 280 | 4 | 40 |

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2$$

Составитель Леонтий Николаевич Прокофьев

МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ

Редактор А.П.Захардяева
Техн.редактор Н.М.Каленюк
Корректор Н.Д.Чайникова

Подписано в печать 11.12.89. Формат 60x84 1/16.
Бумага оберточная белая. Печать офсетная.
Усл.п.л. 0,93. Уч.-изд.л. 0,8. Тираж 300 экз.
Заказ № 1792. Бесплатно.

Куйбышевский ордена Трудового Красного Знамени авиационный институт имени академика С.П.Королева. 443086 Куйбышев, Московское шоссе, 34.

Типография имени В.П.Мяги Куйбышевского полиграфического объединения 443099 Куйбышев, ул.Венцека, 60.