

ЛЕКЦИЯ 10. ПРИБЛИЖЕНИЕ ФУНКЦИЙ ПО МЕТОДУ НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ.

ЛИТЕРАТУРА. Учебник [1] §11.1, §11.13

§ 10.1 ОБСУЖДЕНИЕ ЗАДАЧ ПО ПРИБЛИЖЕНИЮ ФУНКЦИЙ .

В практической деятельности чаще всего приходится сталкиваться с задачами обработки данных, когда известны значения некоторой функции $f(x)$ только на множестве дискретных точек x_0, x_1, \dots, x_n , но само аналитическое выражение для функции неизвестно. Общий подход к решению задачи восстановления аналитического выражения функции состоит в замене функции $f(x)$ некоторой известной и достаточно легко вычисляемой функцией $\Phi(x)$ такой, что $\Phi(x) \approx f(x)$. Подобный процесс замены неизвестной функции некоторой близкой функцией называется **аппроксимацией**, а функция $\Phi(x)$ называется **аппроксимирующей функцией**.

Для аппроксимации функций широко используются классы функций вида:

$$\Phi_m(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_m\varphi_m(x),$$

являющиеся линейными комбинациями фиксированного набора базисных функций $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$. Функцию $\Phi_m(x)$ называют обобщенным многочленом по системе функций $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_m(x)$, а число m - называют степенью многочлена. Если в качестве базисных функций берутся степенные функции $\varphi_0(x) = 1$, $\varphi_1(x) = \cos(2\pi x)$, $\varphi_2(x) = \sin(2\pi x)$, то возникает задача приближения функции тригонометрическими многочленами:

$$T_m(x) = \alpha_0 + \sum_{1 \leq k \leq m/2} \alpha_k \cos(2\pi kx) + \beta_k \sin(2\pi kx)$$

Выбор класса аппроксимирующих функций осуществляется с учетом того, насколько хорошо может быть приближена функция $f(x)$ функциями из этого класса.

Существуют два основных подхода в аппроксимации функций:

1. Пусть точки $f(x_i)$, $i = 0, 1, \dots, n$ получены в результате достаточно точных измерений или вычислений, т.е. есть основания считать их лишенными ошибок. Тогда следует выбирать аппроксимирующую функцию $\Phi(x)$ такой, чтобы она совпадала со значениями исходной функции в заданных точках. Геометрически это означает, что кривая $\Phi(x)$ проходит через точки $(x_i, f(x_i))$ плоскости. Такой метод приближения называется **интерполяцией**.
2. Если точки $f(x_i)$, $i = 0, 1, \dots, n$ содержат ошибки (данные экспериментов, статистические данные и т.п.), то функция $\Phi(x)$ выбирается из условия минимума некоторого функционала, обеспечивающего сглаживание ошибок. Такой прием называется аппроксимацией функции «в среднем». Мы будем рассматривать

аппроксимацию функции по методу наименьших квадратов. Геометрически это будет означать, что кривая $\Phi(x)$ будет занимать некоторое «среднее» положение, не обязательно совпадая с исходными точками $(x_i, f(x_i))$ плоскости.

§10.2 АЛГОРИТМ МЕТОДА НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ.

Постановка задачи. Пусть даны точки x_0, x_1, \dots, x_n , и известны значения исходной функции в этих точках $f_i = f(x_i)$, $i = 0, 1, \dots, n$. Требуется найти такую аппроксимирующую функцию $\Phi_m(x)$, чтобы величина среднеквадратичного отклонения

$$\sigma(\Phi_m, f) = \sqrt{\frac{1}{n+1} \sum_{i=0}^n (\Phi_m(x_i) - f_i)^2} \quad (10.1)$$

была минимальной. Обычно используют аббревиатуру СКО.

Это означает, что корень квадратный из среднего арифметического квадратов разности между приближающей функцией и исходной был минимальным.

Предположим, что в качестве аппроксимирующей функции берется многочлен

$$\Phi_m(x) = P_m(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_mx^m = \sum_{j=0}^m a_jx^j$$

Тогда конкретизируем задачу.

Постановка задачи приближения таблично заданной функции многочленом по методу НК. Требуется найти многочлен P_m заданной степени m ($m = n$) такой, чтобы величина среднеквадратичного отклонения (СКО)

$$\sigma(P_m, f) = \sqrt{\frac{1}{n+1} \sum_{i=0}^n (P_m(x_i) - f_i)^2} = \sqrt{\frac{1}{n+1} \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_jx_i^j - f_i \right)^2}$$

была минимальной.

Заметим, что при фиксированной степени m среднеквадратичное отклонение $\sigma(P_m, f)$ является функцией $m+1$ коэффициента многочлена a_0, a_1, \dots, a_m . Минимум среднеквадратичного отклонения достигается при тех же значениях a_0, a_1, \dots, a_m , что и минимум функции:

$$\rho(a_0, a_1, \dots, a_m, f) = \sum_{i=0}^n (P_m(x_i) - f_i)^2 = \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_jx_i^j - f_i \right)^2$$

Алгоритм метода. Существуют различные подходы к решению задачи. Простейший метод состоит в том, чтобы использовать необходимое условие экстремума функции нескольких переменных:

$$\frac{\partial \rho}{\partial a_k} = 0, \quad k=0, 1, \dots, m$$

ПРИМЕР 10.1. Пусть исходная таблично заданная функция

$$\begin{aligned} & x_0, x_1, \dots, x_n \\ & f_0, f_1, \dots, f_n \end{aligned}$$

Приближается многочленом нулевой степени. Тогда $P_0 = a_0$

$$\begin{aligned} \rho(a_0, f) &= \sum_{i=0}^n (P_0(x_i) - f_i)^2 = \sum_{i=0}^n (a_0 - f_i)^2 = \\ &= (a_0 - f_0)^2 + (a_0 - f_1)^2 + (a_0 - f_2)^2 + \dots + (a_0 - f_n)^2 \end{aligned}$$

Найдем производную функции $\rho(a_0, f)$ по a_0 :

$$\frac{\partial \rho}{\partial a_0} = 2 \cdot (a_0 - f_0) + 2 \cdot (a_0 - f_1) + \dots + 2 \cdot (a_0 - f_n) = 0$$

Собирая коэффициенты, получим: $(n+1)a_0 = f_0 + f_1 + \dots + f_n$

$$\text{Тогда } a_0 \text{ равно среднему арифметическому: } a_0 = \frac{\sum_{i=0}^n f_i}{n+1}$$

Решим задачу в общем случае многочлена степени m .

$$\rho(a_0, a_1, \dots, a_m, f) = \sum_{i=0}^n (P_m(x_i) - f_i)^2 = \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_j x_i^j - f_i \right)^2$$

Вычислим и приравняем к нулю частную производную по переменной a_k :

$$\frac{\partial \rho}{\partial a_k} = 2 \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_j x_i^j - f_i \right) x_i^k = 0 \quad k=0, 1, \dots, m.$$

Сократим на 2, поменяем порядок суммирования и запишем систему чуть иначе:

$$\sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n f_i x_i^k \quad k=0, 1, \dots, m \quad (10.2)$$

Полученная система называется **нормальной системой метода наименьших квадратов**.

$$\sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n f_i x_i^k, \quad k=0, 1, \dots, m$$

Распишем систему более подробно:

$$\begin{cases} \left(\sum_{i=0}^n x_i^0 \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n x_i \right) a_1 + \left(\sum_{i=0}^n x_i^2 \right) a_2 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n x_i^m \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i \\ \left(\sum_{i=0}^n x_i \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n x_i^2 \right) a_1 + \left(\sum_{i=0}^n x_i^3 \right) a_2 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n x_i^{m+1} \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i x_i \\ \dots \dots \dots \left(\sum_{i=0}^n x_i^m \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n x_i^{m+1} \right) a_1 + \left(\sum_{i=0}^n x_i^{m+2} \right) a_2 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n x_i^{2m} \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i x_i^m \end{cases} \quad (10.2)$$

Очевидно, что система является симметричной. Для практического использования запишем систему в виде:

$$\begin{cases} s_0 a_0 + s_1 a_1 + s_2 a_2 + \dots + s_m a_m = b_0 \\ s_1 a_0 + s_2 a_1 + s_3 a_2 + \dots + s_{m+1} a_m = b_1 \\ \dots \dots \dots s_m a_0 + s_{m+1} a_1 + s_{m+2} a_2 + \dots + s_{2m} a_m = b_m \end{cases}$$

где $s_k = \sum_{i=0}^n x_i^k, \quad b_k = \sum_{i=0}^n f_i x_i^k.$

Пример 10.2. Приблизить функцию заданную таблично многочленами нулевой, первой второй степеней. Сравнить величины среднеквадратичного уклонения.

x_i	-2	-1	0	1	2
y_i	-2	0	-1	1	0

1. $P_0(x) = a_0, \quad a_0 = \frac{-2+0-1+1+0}{5} = -0.4$

2. Приблизим функцию многочленом 1-ой степени. $P_1(x) = a_0 + a_1 x, \quad m = 1.$

Нормальная система наименьших квадратов при этом примет вид:

$$\begin{cases} s_0 a_0 + s_1 a_1 = b_0 \\ s_1 a_0 + s_2 a_1 = b_1 \end{cases} \quad \text{Вычислим коэффициенты системы: } s_0 = \sum_{i=0}^n x_i^0 = \sum_{i=0}^4 1 = 5,$$

$$s_1 = \sum_{i=0}^n x_i^1 = 0, \quad s_2 = \sum_{i=0}^n x_i^2 = 10, \quad b_0 = \sum_{i=0}^4 y_i \cdot x_i^0 = -2$$

$$b_1 = \sum_{i=0}^4 y_i \cdot x_i^1 = 5$$

Таким образом, система имеет вид:

$$\begin{cases} 5a_0 + 0a_1 = -2 \\ 0a_0 + 10a_1 = 5 \end{cases}, \quad a_0 = -0.4, \quad a_1 = 0.5$$

$$P_1(x) = -0.4 + 0.5x$$

Для нахождения среднеквадратичного отклонения вычислим значения многочлена в узлах таблицы:

$$P_1(-2) = -1.4, \quad P_1(-1) = -0.9, \quad P_1(0) = -0.4, \quad P_1(1) = 0.1, \quad P_1(2) = 0.6.$$

Тогда

$$\begin{aligned} \sigma(P_1, f) &= \sqrt{\frac{1}{5} \sum_{i=0}^4 (P(x_i) - f_i)^2} = \sqrt{\frac{1}{5} [(-1.4 + 2)^2 + 0.9^2 + (-0.4 + 1)^2 + (0.1 - 1)^2 + 0.6^2]} \\ &= \sqrt{\frac{1}{5} (3 \cdot 0.6^2 + 2 \cdot 0.9^2)} = \sqrt{\frac{1}{5} 2.7} = \sqrt{0.54} = 0.73 \end{aligned}$$

2. Приближим функцию многочленом 2-ой степени. $P_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$, $m = 2$.

Нормальная система наименьших квадратов при этом примет вид:

$$\begin{cases} s_0a_0 + s_1a_1 + s_2a_2 = b_0 \\ s_1a_0 + s_2a_1 + s_3a_2 = b_1 \\ s_2a_0 + s_3a_1 + s_4a_2 = b_2 \end{cases}$$

Вычислим недостающие коэффициенты системы: $s_3 = \sum_{i=0}^n x_i^3 = 0$

$$s_4 = \sum_{i=0}^n x_i^4 = 34, \quad b_2 = \sum_{i=0}^4 y_i \cdot x_i^2 = -7$$

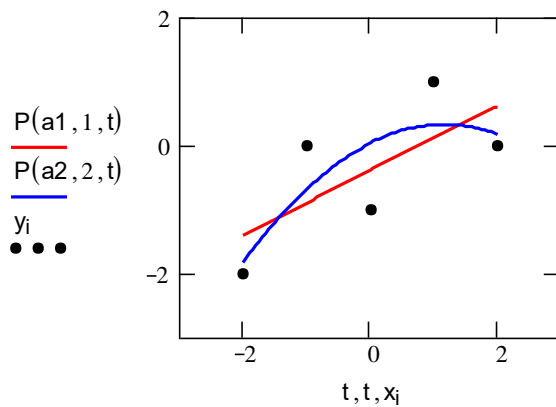
Таким образом, система имеет вид:

$$\begin{cases} 5a_0 + 0a_1 + 10a_2 = -2 \\ 0a_0 + 10a_1 + 0a_2 = 5 \\ 10a_0 + 0a_1 + 34a_2 = -7 \end{cases}$$

Решая систему, получим требуемый многочлен $P_2(x) = 0.0286 + 0.5x - 0.214x^2$

Среднеквадратичное отклонение при этом, равно: $\sigma(P_2, f) = 0.64$

Ниже имеем графики представленных функций.



$$x = \begin{pmatrix} -2 \\ -1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \quad y = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad P(a1, 1, x) = \begin{pmatrix} -1.4 \\ -0.9 \\ -0.4 \\ 0.1 \\ 0.6 \end{pmatrix} \quad P(a2, 2, x) = \begin{pmatrix} -1.829 \\ -0.686 \\ 0.029 \\ 0.314 \\ 0.171 \end{pmatrix}$$

Введем в рассмотрение матрицу системы:

Γ с элементами $\Gamma_{k,j} = \sum_{i=0}^n x_i^{k+j}$ и вектор b с элементами $b_k = \sum_{i=0}^n f_i x_i^k$, $j, k = 0 \dots m$.

Тогда систему (1) можно записать в матричном виде: $\Gamma a = b$, где a - вектор неизвестных коэффициентов многочлена P_m

Докажем следующую теорему.

Теорема 10.1. Многочлен наилучшего среднеквадратичного приближения $P_m(x)$ существует и единственен.

Доказательство. Вернемся к нормальной системе уравнений (10.2)

$$\sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n f_i x_i^k, \quad k = 0 \dots m$$

Докажем сначала, что однородная система имеет только нулевое решение:

$$\sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = 0, \quad k = 0 \dots m$$

Для этого умножим k -ое уравнение системы на a_k и просуммируем все уравнения:

$$\sum_{k=0}^m a_k \sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = 0. \text{ Теперь выполним перегруппировку слагаемых:}$$

$$\sum_{k=0}^m a_k \sum_{j=0}^m a_j \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m \sum_{k=0}^m a_j a_k x_i^j x_i^k = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m a_j x_i^j \sum_{k=0}^m a_k x_i^k =$$

$$= \sum_{i=0}^n (P_m(x_i))^2 = 0$$

Так как $(m < n)$, то из основной теоремы алгебры следует, что $P_m(x) \equiv 0$, то есть $a_j = 0, \forall j = 0, \dots, m$.

Пусть теперь система решена и найдены коэффициенты многочлена. Докажем, что найденный многочлен решает поставленную задачу. Возьмем другой многочлен с произвольными коэффициентами

$$Q_m(x) = b_0 + b_1 x + b_2 x^2 + \dots + b_m x^m = \sum_{j=0}^m b_j x^j$$

Найдем

$$\rho(Q_m, f) = \sum_{i=0}^n (Q_m(x_i) - f_i)^2 = \sum_{i=0}^n (Q_m(x_i) - P_m(x_i) + P_m(x_i) - f_i)^2 =$$

$$= \sum_{i=0}^n (Q_m(x_i) - P_m(x_i))^2 + 2 \sum_{i=0}^n (Q_m(x_i) - P_m(x_i))(P_m(x_i) - f_i) + \sum_{i=0}^n (P_m(x_i) - f_i)^2 =$$

$$= \sum_{i=0}^n (Q_m(x_i) - P_m(x_i))^2 + 2S + \rho(P_m, f)$$

Рассмотрим среднюю сумму.

$$S = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m (b_j - a_j) x_i^j \left(\sum_{k=0}^m a_k x_i^k - f_i \right) = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m (b_j - a_j) \left(\sum_{k=0}^m a_k x_i^{k+j} - f_i x_i^j \right) =$$

$$\sum_{j=0}^m (b_j - a_j) \left(\sum_{k=0}^m a_k \sum_{i=0}^n x_i^{k+j} - \sum_{i=0}^n f_i x_i^j \right) = 0$$

Так как коэффициенты полинома удовлетворяют нормальной системе уравнений (1).

Очевидно, что $\rho(Q_m, f)$ будет минимальной, если взять $Q_m(x) \equiv P_m(x)$.

Ч.т.д.

Основной проблемой при аппроксимации функций МНК является выбор степени m аппроксимирующего многочлена.

Существуют различные подходы к решению этой задачи.

1. Предположим, что $n \gg m$. Будем решать задачу постепенно увеличивая степень $m=0, 1, 2, \dots$. Значения среднеквадратических уклонений с ростом m должны убывать, а затем, достигнув некоторого минимума, при некотором $m=m_0$, начинают возрастать. В качестве приближающей степени следует взять m_0-1 .

2. Иногда задают величину ε -точность вычислений. Тогда увеличиваем m до тех пор, пока не будет достигнута величина среднеквадратичного приближения, равного ε .

Замечания.

1. Обычно ограничиваются невысокими степенями приближающего многочлена ($m \leq 5$), так как при больших m нормальная система МНК плохо обусловлена.
2. В случае $m=n$ многочлен совпадает с интерполяционным многочленом.
3. МНК часто применяют для решения задачи о подборе эмпирической зависимости.

§10.3 ПРИБЛИЖЕНИЕ ФУНКЦИИ ПО МНК ОБОБЩЕННЫМ МНОГОЧЛЕНОМ

Пусть функция $\Phi_m(x)$ представляет собой обобщенный многочлен:

$$\Phi_m(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_m\varphi_m(x) \quad (10.3)$$

Запишем его в более компактном виде: $\Phi_m(x) = \sum_{j=0}^m a_j\varphi_j(x)$

Задача состоит в том, чтобы найти такие коэффициенты a_0, a_1, \dots, a_m , чтобы величина СКО (10.1) была минимальной.

Будем решать задачу аналогично решению задачи приближения многочленами. Заметим, что при фиксированной степени m среднее квадратичное отклонение $\sigma(P_m, f)$ является функцией $m+1$ коэффициента многочлена a_0, a_1, \dots, a_m . Минимум среднее квадратичного отклонения достигается при тех же значениях a_0, a_1, \dots, a_m , что и минимум функции:

$$\rho(a_0, a_1, \dots, a_m, f) = \sum_{i=0}^n (\Phi_m(x_i) - f_i)^2 = \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_j\varphi_j(x_i) - f_i \right)^2$$

Запишем необходимое условие экстремума функции нескольких переменных:

$$\frac{\partial \rho}{\partial a_k} = 0, \quad k=0, 1, \dots, m$$

Дифференцируя функцию по коэффициенту a_k , получим следующее выражение:

$$\frac{\partial \rho}{\partial a_k} = 2 \sum_{i=0}^n \left(\sum_{j=0}^m a_j\varphi_j(x_i) - f_i \right) \varphi_k(x_i) = 0$$

Меняя порядок суммирования, получим систему алгебраических уравнений относительно неизвестных $a_k, k=0, 1, \dots, m$. В общем виде система выглядит так:

$$\sum_{j=0}^m \left(\sum_{i=0}^n \varphi_j(x_i)\varphi_k(x_i) \right) a_j = \sum_{i=0}^n f_i\varphi_k(x_i), \quad k=0, \dots, m \quad (10.4)$$

Можно записать ее в более развернутом виде:

$$\begin{cases} \left(\sum_{i=0}^n \varphi_0(x_i) \cdot \varphi_0(x_i) \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_0(x_i) \cdot \varphi_1(x_i) \right) a_1 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_0(x_i) \cdot \varphi_m(x_i) \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i \varphi_0(x_i) \\ \left(\sum_{i=0}^n \varphi_1(x_i) \cdot \varphi_0(x_i) \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_1(x_i) \cdot \varphi_1(x_i) \right) a_1 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_1(x_i) \cdot \varphi_m(x_i) x_i^{m+1} \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i \varphi_1(x_i) \\ \dots \\ \left(\sum_{i=0}^n \varphi_m(x_i) \cdot \varphi_0(x_i) \right) a_0 + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_m(x_i) \cdot \varphi_1(x_i) \right) a_1 + \dots + \left(\sum_{i=0}^n \varphi_m(x_i) \cdot \varphi_m(x_i) \right) a_m = \sum_{i=0}^n f_i \varphi_m(x_i) \end{cases}$$

ПРИМЕР 10.2. Пусть функция задана таблицей:

x	-1	0	1
f(x)	0.5	1.5	2

Известно, что функция имеет вид: $f(x) = a + b \cdot 2^{-x}$. Найти коэффициенты а и b.

Решение. Функция $f(x)$ задана обобщенным многочленом $\Phi_1(x) = a_0 \varphi_0(x) + a_1 \varphi_1(x)$

$\varphi_0(x) = 1$, $\varphi_1(x) = 2^{-x}$. Составим нормальную систему метода наименьших квадратов.

$$\sum_{i=0}^2 \varphi_0(x_i) \cdot \varphi_0(x_i) = 1 + 1 + 1 = 3 \quad \sum_{i=0}^2 \varphi_0(x_i) \cdot \varphi_1(x_i) = 1 \cdot 2^1 + 1 \cdot 2^0 + 1 \cdot 2^{-1} = 3.5$$

$$\sum_{i=0}^2 \varphi_1(x_i) \cdot \varphi_1(x_i) = 2^{-1} \cdot 2^{-1} + 2^0 \cdot 2^0 + 2^1 \cdot 2^1 = 5.25$$

Найдем правую часть:

$$\sum_{i=0}^2 f_i \cdot \varphi_0(x_i) = 0.5 \cdot 1 + 1.5 \cdot 1 + 2 \cdot 1 = 4,$$

$$\sum_{i=0}^2 f_i \cdot \varphi_1(x_i) = 0.5 \cdot 2^1 + 1.5 \cdot 2^0 + 2 \cdot 2^{-1} = 3.5$$

Получаем систему уравнений
$$\begin{cases} 3a + 3.5b = 4 \\ 3.5a + 5.25b = 3.5 \end{cases}$$

$a = 2.5$, $b = -1$. Таким образом, $f(x) = 2.5 - 2^{-x}$. При этом СКО=0

ПРИМЕР КЕПЛЕРА.

В 1601 году астроном Джон Кеплер сформулировал закон движения планет $T = cx^{3/2}$, x - расстояние до Солнца, измеряемое в миллионах километров, T - период прохождения по орбите в днях, C - постоянная.

Наблюдения пар данных (x, T) для первых четырех планет следующие:

	x_i	y_i
Меркурий	58 млн км	88 –суток
Венера	108 млн км	225 суток
Земля	150 млн км	365 суток
Марс	228 млн км	687 суток

Коэффициент C подлежит определению.

Выведем нормальную систему МНК.

$$\rho(C, y) = \sum_{i=0}^n (T(x_i) - y_i)^2 = \sum_{i=0}^3 (Cx_i^{3/2} - y_i)^2.$$

Необходимое условие экстремума:

$$\frac{\partial \rho}{\partial C} = 0$$

примет вид:
$$\frac{d\rho}{dC} = 2 \sum_{i=0}^3 (Cx_i^{3/2} - y_i) x_i^{3/2} = 0$$

Тогда ,очевидно, что:

$$C = \frac{\sum_{i=0}^3 y_i x_i^{3/2}}{\sum_{i=0}^3 x_i^3}$$

Вычисляя постоянную по полученным наблюдениям, получаем постоянную Кеплера:

$C = 0.199769$.