

**Л. А. ЛИТНЕВСКИЙ, С. А. МИНАБУДИНОВА**

**МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ  
В ЛАБОРАТОРНОМ ПРАКТИКУМЕ ПО ФИЗИКЕ**

**ОМСК 2004**

Министерство путей сообщения Российской Федерации  
Омский государственный университет путей сообщения

---

Л. А. Литневский, С. А. Минабудинова

МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ  
В ЛАБОРАТОРНОМ ПРАКТИКУМЕ ПО ФИЗИКЕ

Утверждено редакционно-издательским советом университета  
в качестве методических указаний к лабораторным работам по физике  
для студентов 1-го, 2-го курсов дневного обучения

Омск 2004

УДК 530.1 (076.5)

ББК 22.3я73

Л64

**Метод наименьших квадратов в лабораторном практикуме по физике:**

Методические указания к выполнению лабораторных работ; Л. А. Литневский, С. А. Минабудинова / Омский гос. ун-т путей сообщения. Омск, 2004. 32 с.

В методических указаниях подробно рассмотрен метод наименьших квадратов, приведены примеры его применения и расчет погрешности при обработке результатов измерений функциональных зависимостей между физическими величинами.

Методические указания по физике предназначены для студентов 1-го и 2-го курсов всех факультетов, могут быть использованы при выполнении лабораторных работ и дополнительных заданий к лабораторным работам.

Библиогр.: 3 назв. Табл. 7. Рис. 2.

Рецензенты: доктор техн. наук, профессор В. Н. Зажирко;  
канд. физ.-мат. наук Г. И. Косенко.

---

© Омский гос. университет  
путей сообщения, 2004

## ОГЛАВЛЕНИЕ

Введение .....	5
1. Обработка результатов измерений функциональных зависимостей .....	6
1.1. Метод наименьших квадратов .....	6
1.2. Погрешность параметров $a, b, \dots$ .....	7
1.3. Критерий качества аппроксимации .....	9
2. Аппроксимация экспериментальной зависимости линейной функцией вида $y = kx$ .....	10
2.1. Вычисление параметра $k$ .....	10
2.2. Вычисление погрешности параметра $k$ .....	12
2.3. Пример: зависимость силы тока от напряжения на резисторе .....	13
3. Аппроксимация экспериментальной зависимости линейной функцией вида $y = px + q$ .....	15
3.1. Вычисление параметров $p$ и $q$ .....	15
3.2. Вычисление погрешности параметров $p$ и $q$ .....	16
3.3. Пример: зависимость сопротивления проводника от температуры .....	17
4. Аппроксимация экспериментальной зависимости параболической функцией ....	19
4.1. Вычисление параметров $a$ и $b$ функции $y = ax^2 + bx$ .....	19
4.2. Вычисление погрешности параметров $a$ и $b$ функции $y = ax^2 + bx$ .....	20
4.3. Вычисление параметра $c$ функции $y = cx^2$ и его погрешности .....	21
5. Другие виды экспериментальной зависимости .....	22
5.1. Общий подход .....	22
5.2. Экспоненциальная зависимость между величинами вида $y = \alpha e^{\beta x}$ .....	22
5.3. Экспоненциальная зависимость между величинами вида $y = \alpha e^{\beta/x}$ .....	22
5.4. Использование прикладных программ .....	23
6. Метод наименьших квадратов в работе «Затухающие электрические колебания» .....	24
6.1. Постановка задачи .....	24
6.2. Вычисление логарифмического декремента затухания и его погрешности с помощью прикладных программ .....	25
6.3. Вычисление логарифмического декремента затухания и его погрешности аппроксимацией линейной функцией .....	26
6.4. Вычисление сопротивления контура и его погрешности .....	28
Библиографический список .....	30



## ВВЕДЕНИЕ

При проведении экспериментов часто возникает необходимость измерения физических величин, находящихся в функциональной зависимости. Как правило, после измерений информация о физическом явлении извлекается из графиков, построенных по данным, полученным экспериментальным путем, а зависимость между двумя физическими величинами –  $X$  и  $Y$  – представляется в виде табл. 1.

Таблица 1  
Зависимость физических величин  $X$  и  $Y$

$X$	$x_1$	$x_2$	$x_3$	...	$x_N$
$Y$	$y_1$	$y_2$	$y_3$	...	$y_N$

Обработка результатов таких измерений не может быть выполнена по известным правилам обработки результатов *прямых* и *косвенных* измерений, поскольку наборы чисел  $(x_1, x_2, \dots, x_N)$  и  $(y_1, y_2, \dots, y_N)$  *не являются значениями многократного измерения одной и той же величины*. В связи с тем, что значения величин  $X$  и  $Y$  измеряются с погрешностью, нанесенные на координатную плоскость точки будут разбросаны относительно предполагаемой кривой. Как тогда построить кривую, чтобы она наилучшим образом соответствовала проведенным измерениям?

Если график  $y = f(x)$  строить, непосредственно соединяя экспериментально полученные точки, то он будет иметь вид ломаной. Однако в большинстве случаев функции, описывающие процессы в природе, являются гладкими. Значит, необходимо подобрать такую функцию  $y = f(x)$ , которая наилучшим образом выражала бы экспериментальную зависимость  $Y$  от  $X$ . Другими словами, требуется сгладить построенную по точкам ломаную линию. Эту задачу называют *задачей о сглаживании* экспериментальных зависимостей. Она решается при помощи *метода наименьших квадратов*.

Подбор формул по экспериментальным данным называют *подбором эмпирических формул*. На самом деле, формула тем точнее, чем больше теоретических представлений вложено в нее и чем в меньшей степени она является эмпирической. В действительности необходимо сначала задаться видом функции, а затем, пользуясь результатами эксперимента, определить значения различных параметров (постоянных величин), входящих в нее.

Перед тем как приступить к подбору формулы, полезно нанести экспериментальные данные на график и от руки провести через полученные точки наиболее правдоподобную гладкую кривую. При этом сразу выявляются те данные, в которых можно предполагать существенные ошибки. Очень важно при проведении кривой по экспериментальным точкам знать, как должна вести себя кривая при значениях аргумента, весьма близких к нулю, при больших значениях аргумента, проходит ли кривая через начало координат, пересекает ли координатные оси и т. п.

Итак, допустим, что эта предварительная работа выполнена, подобрана формула, и требуется определить значения входящих в формулу постоянных величин. Как это сделать?

## 1. ОБРАБОТКА РЕЗУЛЬТАТОВ ИЗМЕРЕНИЙ ФУНКЦИОНАЛЬНЫХ ЗАВИСИМОСТЕЙ

### 1.1. Метод наименьших квадратов

Поставим задачу: найти такие значения неизвестных параметров  $a, b, \dots$  функции  $y = f_{a, b, \dots}(x)$  (например, коэффициента  $k$  для функции  $y = kx$ ), при которых эта функция наилучшим образом соответствует экспериментальным данным. Определим величину  $S$ , которая называется *общим отклонением*, как сумму квадратов отклонений  $\delta_i$  «теоретических» значений  $f_{a, b, \dots}(x_i)$ , найденных по эмпирической формуле  $y = f_{a, b, \dots}(x)$ , от соответствующих экспериментальных значений  $y_i$ :

$$S = \sum_{i=1}^N \delta_i^2 = \sum_{i=1}^N (f_{a, b, \dots}(x_i) - y_i)^2. \quad (1)$$

В качестве критерия наилучшего соответствия формулы  $y = f_{a, b, \dots}(x)$  экспериментальной зависимости между  $x$  и  $y$  потребуем, чтобы общее отклонение  $S$  было наименьшим.

Метод отыскания параметров, входящих в формулу  $y = f_{a, b, \dots}(x)$ , из требования, чтобы общее отклонение  $S$  было наименьшим, называется *методом наименьших квадратов*.

Для выбранного вида функции  $f_{a,b,\dots}(x)$  общее отклонение  $S$  зависит лишь от параметров  $a, b, \dots$ . Тогда условие минимума  $S$  можно записать следующим (известным) образом:

$$\frac{\partial S}{\partial a} = 0; \quad \frac{\partial S}{\partial b} = 0; \quad \dots \quad (2)$$

Очевидно, что число полученных уравнений равно числу неизвестных параметров функции  $f_{a,b,\dots}(x)$ . Решая систему уравнений (2), можно найти значения параметров  $a, b, \dots$ , при которых выбранная функция наилучшим образом расположится среди экспериментальных точек.

Следует отметить, что в качестве величины  $S$  можно было бы взять обычную сумму отклонений  $\sum_{i=1}^N (f_{a,b,\dots}(x_i) - y_i)$  или сумму их абсолютных величин

$\sum_{i=1}^N |f_{a,b,\dots}(x_i) - y_i|$ . Но делать это нецелесообразно, так как в первом случае

сумма может быть малой или даже равной нулю при значительном разбросе экспериментальных точек, когда положительные отклонения компенсируются

отрицательными. Во втором случае функция  $\sum_{i=1}^N |f_{a,b,\dots}(x_i) - y_i|$  лишена этого не-

достатка, но имеет другой – она не является дифференцируемой, что существенно затрудняет дальнейшее решение задачи.

## 1.2. Погрешность параметров $a, b, \dots$

Полученные из решения системы уравнений (2) формулы для расчета параметров  $a, b, \dots$  представляют собой выражения, зависящие только от измеренных значений  $x_1, x_2, \dots, x_N$  и  $y_1, y_2, \dots, y_N$ ,

$$a = a(x_1, x_2, \dots, x_N, y_1, y_2, \dots, y_N); \quad b = b(x_1, x_2, \dots, x_N, y_1, y_2, \dots, y_N); \quad \dots \quad (3)$$

Полагая погрешность измерения значений  $x_1, x_2, \dots, x_N$  пренебрежимо малой, можно считать, что разброс точек относительно выбранной функции в основном вызван погрешностью измерения  $y_i$ . Тогда погрешность параметров  $a, b, \dots$  определяется погрешностью измерения каждой из  $N$  величин  $y_1, y_2, \dots, y_N$ .



Переписывая выражения (3) как функции переменных  $y_i$ :

$$a = a(y_1, y_2, \dots, y_N); \quad b = b(y_1, y_2, \dots, y_N); \quad \dots, \quad (4)$$

замечаем, что погрешность параметров  $a, b, \dots$  можно вычислить по хорошо известным правилам расчета погрешности в косвенных измерениях:

$$\Delta a = \sqrt{\left(\frac{\partial a}{\partial y_1} \Delta y_1\right)^2 + \left(\frac{\partial a}{\partial y_2} \Delta y_2\right)^2 + \dots + \left(\frac{\partial a}{\partial y_N} \Delta y_N\right)^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left(\frac{\partial a}{\partial y_i} \Delta y_i\right)^2}. \quad (5)$$

Погрешность параметра  $b$  и других параметров вычисляется по аналогичным формулам. Формулы вида (5) позволяют рассчитать погрешность определения параметров  $a, b, \dots$ , если известны погрешности  $\Delta y_1, \Delta y_2, \dots, \Delta y_N$ , с которыми измерены значения  $y_i$ . (Например, каждое из значений  $y_i$  измерялось многократно, и эти измерения обработаны как прямые измерения.)

Если значения  $y_i$  измерены однократно и их погрешности неизвестны, то заметим, что погрешности отдельных измерений  $\Delta y_1, \Delta y_2, \dots, \Delta y_N$  – это погрешности измерения одной и той же величины  $y$ , так что в этом случае можно положить их равными:

$$\Delta y_1 = \Delta y_2 = \dots = \Delta y_N = \Delta y. \quad (6)$$

Тогда погрешность  $\Delta y$  можно найти из следующих соображений. Значения  $y_i$  разбросаны относительно *своих* наиболее вероятных значений  $\bar{y}_i = f_{a,b,\dots}(x_i)$ . Полагая, что абсолютная погрешность близка стандартному отклонению, по аналогии с обычным расчетом погрешности прямых измерений для погрешности  $\Delta y$  можно написать:

$$\Delta y \approx \sigma_y^{(N-2)} = \sqrt{\frac{S}{N-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (f_{a,b,\dots}(x_i) - y_i)^2}{N-2}}. \quad (7)$$

Знаменатель  $N-2$  приводит к неопределенности при  $N=2$  и отражает тот факт, что по двум точкам можно провести точно любую кривую. Если погрешность  $\Delta y$ , вычисленная по формуле (7), сравнима с инструментальной погрешностью измерения значений  $y_i$ , то последнюю нужно добавить к  $\Delta y$ .

Вынося в формуле (5) из-под квадратного корня  $\Delta y$ , можно записать формулы:

$$\Delta a = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial a}{\partial y_i} \right)^2} \Delta y; \quad \Delta b = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial b}{\partial y_i} \right)^2} \Delta y; \quad \dots, \quad (8)$$

позволяющие оценить погрешности, с которыми вычислены параметры сглаживающей функции.

### 1.3. Критерий качества аппроксимации

Если имеется набор результатов измерений  $(x_1, y_1), \dots, (x_N, y_N)$  для двух физических величин  $X$  и  $Y$ , то о наличии или отсутствии зависимости между ними в первом приближении можно судить по графику, на котором изображены все полученные из опыта точки  $(x_i, y_i)$ .

Предположим, что исходя из физических соображений, ожидается наличие линейной зависимости между величинами  $X$  и  $Y$  следующего вида:

$$y = px + q. \quad (9)$$

С помощью метода наименьших квадратов можно найти значения коэффициентов  $p$  и  $q$  для прямой, которая наилучшим образом аппроксимирует экспериментальные точки  $(x_i, y_i)$ . Оценив погрешность измерений, можно увидеть, насколько близко экспериментальные точки лежат около прямой (9), т. е. насколько предположение о линейной зависимости между величинами  $X$  и  $Y$  справедливо.

Однако в некоторых случаях не удастся получить оценки погрешности заранее. Тогда определить, насколько хорошо линейная зависимость вида (9) аппроксимирует набор экспериментальных точек, можно с помощью *коэффициента линейной корреляции*:

$$r = \frac{\sum_{i=1}^N (x_i - \langle x \rangle)(y_i - \langle y \rangle)}{\sqrt{\sum_{i=1}^N (x_i - \langle x \rangle)^2 \sum_{i=1}^N (y_i - \langle y \rangle)^2}} \quad \text{или} \quad r = \frac{\sum_{i=1}^N x_i y_i - N \langle x \rangle \langle y \rangle}{\sqrt{\left( \sum_{i=1}^N x_i^2 - N \langle x \rangle^2 \right) \left( \sum_{i=1}^N y_i^2 - N \langle y \rangle^2 \right)}}, \quad (10)$$

где

$$\langle x \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i, \quad \langle y \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i. \quad (11)$$

Рассмотрим возможные значения коэффициента корреляции.

1) Величины  $X$  и  $Y$  связаны *точной* линейной функциональной зависимостью вида (9). Коэффициент линейной корреляции  $r = \pm 1$ , причем знак «плюс» или «минус» зависит от того, положителен или отрицателен коэффициент  $p$ . Сколь тщательным ни был бы эксперимент, получить  $r = \pm 1$  не удастся.

2)  $r > 0$ . Между величинами  $X$  и  $Y$  существует положительная корреляция, т. е. при возрастании одной из них другая имеет тенденцию также возрастать.

3)  $r < 0$ . Между величинами  $X$  и  $Y$  существует отрицательная корреляция, т. е. при возрастании одной из них другая имеет тенденцию убывать.

4)  $r = 0$ . Величины  $X$  и  $Y$  не коррелированы, т. е. между ними не существует линейной зависимости, а точки  $(x_i, y_i)$  на графике не группируются около какой-либо прямой линии.

Таким образом, если есть основания считать, что физические величины  $X$  и  $Y$  связаны линейной зависимостью, то можно ожидать близкое к  $\pm 1$  значение коэффициента линейной корреляции  $r$ , поэтому прежде чем использовать метод наименьших квадратов для нахождения коэффициентов  $p$  и  $q$ , полезно вычислить коэффициент линейной корреляции по формулам (10) и (11).

## 2. АППРОКСИМАЦИЯ ЭКСПЕРИМЕНТАЛЬНОЙ ЗАВИСИМОСТИ ЛИНЕЙНОЙ ФУНКЦИЕЙ ВИДА $y = kx$

### 2.1. Вычисление параметра $k$

Наиболее простым видом функциональной зависимости является прямо пропорциональная зависимость между физическими величинами вида

$$y = kx. \quad (12)$$

В связи с тем, что значения величин  $x$  и  $y$  измеряются с погрешностью, нанесенные на координатную плоскость точки будут «разбросаны» относительно предполагаемой прямой. Необходимо отыскать такой коэффициент  $k$  (а значит, прямую, наилучшим образом согласованную с экспериментальными точками, нанесенными на плоскость  $(x, y)$ ), при котором общее отклонение

$$S = \sum_{i=1}^N (kx_i - y_i)^2 \quad (13)$$

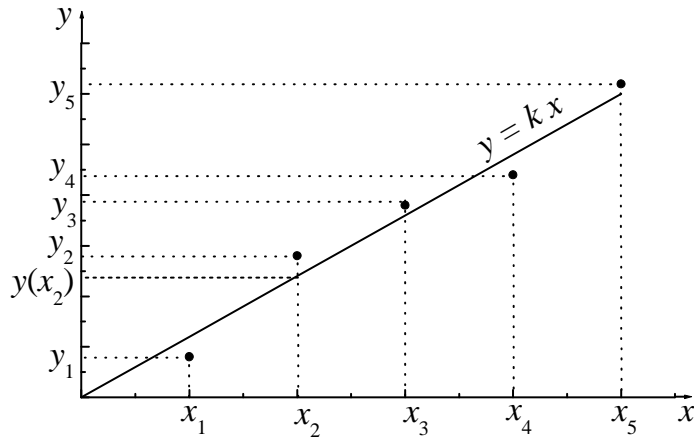


Рис. 1

минимально (рис. 1). Для этого необходимо решить уравнение:

$$\frac{dS}{dk} = 0 \quad (14)$$

или

$$\frac{d}{dk} \sum_{i=1}^N (kx_i - y_i)^2 = 0, \quad (15)$$

где  $x_i, y_i$  – измеренные значения величин;  $N$  – количество пар значений измеренных величин.

Естественно, что для отыскания экстремума дифференцирование ведется по параметру, от которого зависит, как пройдет график. Воспользовавшись правилами дифференцирования суммы и сложной функции, получим

$$\sum_{i=1}^N [2(kx_i - y_i)x_i] = 0 \quad (16)$$

с учетом того, что  $x_i, y_i$  – постоянные. Раскрывая скобки и вынося параметр  $k$  за знак суммы, приходим к уравнению:

$$2k \sum_{i=1}^N x_i^2 - 2 \sum_{i=1}^N y_i x_i = 0, \quad (17)$$

из которого находим этот параметр:

$$k = \frac{\sum_{i=1}^N y_i x_i}{\Delta_k}. \quad (18)$$

Здесь для сокращения записи и упрощения последующих расчетов введено обозначение для знаменателя

$$\Delta_k = \sum_{i=1}^N x_i^2, \quad (19)$$

который входит во многие последующие формулы. Полученное значение параметра  $k$  позволяет наиболее близко к экспериментальным точкам провести прямую, выходящую из начала координат.

## 2.2. Вычисление погрешности параметра $k$

Часто задачей эксперимента является определение коэффициента пропорциональности между двумя последовательностями чисел (например, нахождение скорости равномерного движения по измерению перемещения за разные промежутки времени). В этом случае экспериментатора интересует не только значение параметра  $k$ , но и погрешность в его определении.

В соответствии с формулой (5) запишем:

$$\Delta k = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial k}{\partial y_i} \Delta y_i \right)^2}. \quad (20)$$

Поскольку  $k$  вычисляется по формуле (18), то производная

$$\frac{\partial k}{\partial y_i} = \frac{x_i}{\Delta_k}. \quad (21)$$

Подставляя производную (21) в выражение (20), получим формулу для расчета погрешности параметра  $k$ :

$$\Delta k = \frac{\sqrt{\sum_{i=1}^N (x_i \Delta y_i)^2}}{\Delta_k}. \quad (22)$$

Если погрешности  $\Delta y_i$  не известны, положим их равными, и на основании формулы (7) с учетом зависимости (12) запишем:

$$\Delta y \approx \sigma_y^{(N-2)} = \sqrt{\frac{S}{N-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (k x_i - y_i)^2}{N-2}}. \quad (23)$$

Тогда, вынося в формуле (22)  $\Delta y$  за знак суммы и из-под квадратного корня, получим:

$$\Delta k = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial k}{\partial y_i} \right)^2} \Delta y = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{x_i}{\Delta_k} \right)^2} \Delta y = \sqrt{\frac{1}{\Delta_k^2} \sum_{i=1}^N x_i^2} \Delta y = \sqrt{\frac{1}{\Delta_k}} \Delta y. \quad (24)$$

Окончательно запишем:

$$\Delta k = \sqrt{\frac{1}{\Delta_k} \frac{\sum_{i=1}^N (k x_i - y_i)^2}{(N-2)}}. \quad (25)$$

Несмотря на кажущуюся громоздкость формул (18), (19), (22) и (25), трудность вычисления можно свести к минимуму при использовании режима статистических расчетов обычных инженерных микрокалькуляторов.

### 2.3. Пример: зависимость силы тока от напряжения на резисторе

Пусть в результате измерения силы тока и напряжения на резисторе получены значения, приведенные в табл. 2.

Таблица 2

Результаты измерений силы тока и напряжения

$I, A$	1	2	3	4	5
$U, B$	2,9	6,1	9,2	11,8	16,0

Необходимо подобрать такую формулу  $U = f(I)$ , чтобы она наиболее удачно отражала зависимость между силой тока  $I$  и напряжением  $U$ . Закон Ома устанавливает эту зависимость в виде  $U = R I$ . Это линейная зависимость. Какова же при этом величина сопротивления  $R$ ?

В принципе, можно определить значение  $R$  для каждого из  $N$  измерений, а именно:

$$R_i = U_i / I_i, \quad (26)$$

а затем найти среднее значение сопротивления по формуле:

$$\langle R \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N R_i = 3,033 \approx 3,03 \text{ (Ом)}. \quad (27)$$

Погрешность такого *косвенного* измерения сопротивления можно найти по правилам обработки результатов *прямых* измерений, рассматривая набор значений  $R_i$  как статистический набор данных. Пренебрегая инструментальной погрешностью, получим:

$$\Delta R \approx (\sigma_{N-1})_R = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (\langle R \rangle - R_i)^2}{N-1}} = 0,116 \approx 0,12 \text{ (Ом)}. \quad (28)$$

Итак,

$$R = (3,03 \pm 0,12) \text{ Ом} \quad (\varepsilon_R = 3,8 \%). \quad (29)$$

Это самый простой, но не лучший способ выбора коэффициента  $k$  в случае, когда сглаживающая зависимость между величинами  $X$  и  $Y$  линейная и имеет вид:  $y = kx$ .

Применяя метод наименьших квадратов, получим

$$R = \frac{\sum_{i=1}^N U_i \cdot I_i}{\sum_{i=1}^N I_i^2} = 3,089 \text{ (Ом)}. \quad (30)$$

Погрешность вычислим по формуле (25) с учетом обозначения (19):

$$\Delta R = \sqrt{\frac{1}{\sum_{i=1}^N I_i^2} \frac{\sum_{i=1}^N (RI_i - U_i)^2}{(N-2)}} = 0,063 \text{ (Ом)}. \quad (31)$$

В результате получим:

$$R = (3,089 \pm 0,063) \text{ (Ом)} \quad (\varepsilon_R = 1,6 \%). \quad (32)$$

Видно, что наиболее вероятные значения сопротивлений, вычисленные двумя рассмотренными способами, попадают в доверительные интервалы друг друга и, следовательно, оба имеют право на существование. Однако погрешность расчета сопротивления при использовании метода наименьших квадратов оказалась вдвое меньше по сравнению с первым способом. Таким образом, результат, полученный методом наименьших квадратов, более точен.

### 3. АППРОКСИМАЦИЯ ЭКСПЕРИМЕНТАЛЬНОЙ ЗАВИСИМОСТИ ЛИНЕЙНОЙ ФУНКЦИЕЙ ВИДА $y = p x + q$

#### 3.1. Вычисление параметров $p$ и $q$

Пусть в качестве сглаживающей функции  $y = f(x)$  взята линейная функция вида  $y = p x + q$ . В этом случае также можно применить метод наименьших квадратов для отыскания параметров  $p$  и  $q$ . Величина  $S$  для этого случая определяется формулой:

$$S = \sum_{i=1}^N (p x_i + q - y_i)^2. \quad (33)$$

Необходимо выбрать числа  $p$  и  $q$  так, чтобы общее отклонение  $S$  было наименьшим. Заметим, что функция  $S = S(p, q)$  есть функция двух переменных  $p$  и  $q$ , тогда как  $x_i, y_i$  – постоянные величины, найденные экспериментально.

Тогда для нахождения прямой, наилучшим образом согласованной с экспериментальными точками, достаточно решить систему уравнений:

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial p} = 0; \\ \frac{\partial S}{\partial q} = 0, \end{cases} \quad \text{или} \quad \begin{cases} \sum_{i=1}^N 2(p x_i + q - y_i) x_i = 0; \\ \sum_{i=1}^N 2(p x_i + q - y_i) = 0. \end{cases} \quad (34)$$

После алгебраических преобразований эта система принимает вид:

$$\begin{cases} \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) p + \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) q = \sum_{i=1}^N y_i x_i; \\ \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) p + N q = \sum_{i=1}^N y_i. \end{cases} \quad (35)$$

Решая ее, получим искомые параметры  $p$  и  $q$ :

$$p = \frac{N \sum_{i=1}^N y_i x_i - \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) \left( \sum_{i=1}^N y_i \right)}{\Delta_{pq}}; \quad q = \frac{\left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^N y_i \right) - \left( \sum_{i=1}^N x_i \right) \left( \sum_{i=1}^N y_i x_i \right)}{\Delta_{pq}}. \quad (36)$$



Здесь для сокращения записи и упрощения последующих расчетов введено обозначение для знаменателя:

$$\Delta_{pq} = N \sum_{i=1}^N x_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N x_i \right)^2, \quad (37)$$

который входит во все последующие формулы. Для облегчения вычислений заметим, что формулы для расчета обоих параметров содержат одни и те же суммы, а их знаменатели вообще равны. Более того, некоторые микрокалькуляторы (например, Citizen SRP-320G) имеют встроенные программы для расчета параметров  $p$  и  $q$ , что еще более облегчает процесс вычислений.

### 3.2. Вычисление погрешности параметров $p$ и $q$

Вычислим теперь погрешность параметров  $p$  и  $q$ . Полагая, что погрешностью измерения значений величины  $X$  можно пренебречь, с учетом формулы (5) запишем:

$$\Delta p = \sqrt{\left( \frac{\partial p}{\partial y_1} \Delta y_1 \right)^2 + \left( \frac{\partial p}{\partial y_2} \Delta y_2 \right)^2 + \dots + \left( \frac{\partial p}{\partial y_N} \Delta y_N \right)^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial p}{\partial y_i} \Delta y_i \right)^2}; \quad (38)$$

$$\Delta q = \sqrt{\left( \frac{\partial q}{\partial y_1} \Delta y_1 \right)^2 + \left( \frac{\partial q}{\partial y_2} \Delta y_2 \right)^2 + \dots + \left( \frac{\partial q}{\partial y_N} \Delta y_N \right)^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial q}{\partial y_i} \Delta y_i \right)^2}, \quad (39)$$

где частные производные  $p$  и  $q$  определяются следующим образом:

$$\frac{\partial p}{\partial y_i} = \frac{N x_i - \sum_{i=1}^N x_i}{\Delta_{pq}}; \quad \frac{\partial q}{\partial y_i} = \frac{\sum_{i=1}^N x_i^2 - x_i \sum_{i=1}^N x_i}{\Delta_{pq}}. \quad (40)$$

Подставляя производные (40) в выражения (38) и (39), получим формулы для расчета погрешности параметров  $p$  и  $q$ :

$$\Delta p = \frac{1}{\Delta_{pq}} \sqrt{\sum_{j=1}^N \left[ \left( N x_j - \sum_{i=1}^N x_i \right) \Delta y_j \right]^2}; \quad \Delta q = \frac{1}{\Delta_{pq}} \sqrt{\sum_{j=1}^N \left[ \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 - x_j \sum_{i=1}^N x_i \right) \Delta y_j \right]^2}. \quad (41)$$

Полагая справедливым равенство (6), после алгебраических преобразований получим:

$$\Delta p = \Delta y \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial p}{\partial y_i} \right)^2} = \Delta y \sqrt{\frac{N}{\Delta_{pq}}} ; \quad (42)$$

$$\Delta q = \Delta y \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial q}{\partial y_i} \right)^2} = \Delta y \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N x_i^2}{\Delta_{pq}}} . \quad (43)$$

Обе формулы – (42) и (43) – содержат одни и те же суммы и тот же знаменатель, что и выражения (36).

В соответствии с определением (7) погрешность  $\Delta y$  может быть рассчитана по формуле, аналогичной формуле (23):

$$\Delta y \approx \sigma_y^{(N-2)} = \sqrt{\frac{S}{N-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (p x_i + q - y_i)^2}{N-2}} . \quad (44)$$

Если погрешности  $\Delta y_i$  известны, то расчет погрешностей  $\Delta p$  и  $\Delta q$  можно выполнить по формулам (41), аналогичным формуле (22).

### 3.3. Пример: зависимость сопротивления проводника от температуры

Рассмотрим пример, где в качестве сглаживающей зависимости используется линейная функция вида  $y = p x + q$ .

Пусть измеряется сопротивление некоторого металлического образца при различных значениях температуры. Результаты измерений отражены в табл. 3.

Таблица 3

Результаты измерений температуры и сопротивления

$t, ^\circ\text{C}$	–20	20	40	60	70	80
$R, \text{Ом}$	110	129	137	146	150	155

Нужно подобрать формулу  $R = f(t)$ , наилучшим образом сглаживающую экспериментальную зависимость между  $R$  и  $t$ .

Исходя из физических представлений зависимости сопротивления металла от температуры, можно представить искомую функцию в виде:  $R(t) = \alpha t + R_0$ .

Используя метод наименьших квадратов, найдем значения параметров:

$$\alpha = \frac{N \sum_{i=1}^N R_i t_i - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right) \left( \sum_{i=1}^N R_i \right)}{N \sum_{i=1}^N t_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right)^2} = 0,44479 \left( \frac{\text{Ом}}{^\circ\text{C}} \right); \quad (45)$$

$$R_0 = \frac{\left( \sum_{i=1}^N t_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^N R_i \right) - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right) \left( \sum_{i=1}^N R_i t_i \right)}{N \sum_{i=1}^N t_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right)^2} = 119,300 \text{ (Ом)}, \quad (46)$$

где  $N = 6$ .

Физический смысл найденных параметров очевиден:  $\alpha$  – это изменение сопротивления при нагревании образца на  $1^\circ\text{C}$ ;  $R_0$  – сопротивление при температуре  $t = 0^\circ\text{C}$ .

Теперь вычислим погрешность, с которой определены параметры  $\alpha$  и  $R_0$ . Применяя выражения (44), (42) и (43), соответственно получим:

$$\Delta R \approx \sigma_R^{(N-2)} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (\alpha t_i + R_0 - R_i)^2}{N-2}} = 0,505 \text{ (Ом)}; \quad (47)$$

$$\Delta \alpha = \Delta R \sqrt{\frac{N}{N \sum_{i=1}^N t_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right)^2}} = 0,0061 \left( \frac{\text{Ом}}{^\circ\text{C}} \right); \quad (48)$$

$$\Delta R_0 = \Delta R \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N t_i^2}{N \sum_{i=1}^N t_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N t_i \right)^2}} = 0,33 \text{ (Ом)}. \quad (49)$$

В вычислениях формулы (47) сохранено более двух значащих цифр, так как погрешность  $\Delta R$  не является окончательным результатом, а используется в последующих расчетах.

Полученная экспериментальная зависимость сопротивления  $R$  от температуры  $t$  наилучшим образом описывается формулой  $R(t) = \alpha t + R_0$  при  $\alpha = (0,4448 \pm 0,0061) \text{ Ом/}^\circ\text{C}$  ( $\varepsilon_\alpha = 1,4 \%$ );  $R_0 = (119,30 \pm 0,33) \text{ Ом}$  ( $\varepsilon_{R_0} = 0,3 \%$ ). Вычисленные погрешности позволяют правильно округлить найденные значения параметров  $\alpha$  и  $R_0$ .

#### 4. АППРОКСИМАЦИЯ ЭКСПЕРИМЕНТАЛЬНОЙ ЗАВИСИМОСТИ ПАРАБОЛИЧЕСКОЙ ФУНКЦИЕЙ

##### 4.1. Вычисление параметров $a$ и $b$ функции $y = a x^2 + b x$

Часто встречается такая зависимость между  $x$  и  $y$ , когда заведомо известно, что при  $x = 0$  функция  $y = 0$ , но экспериментальные точки на графике «не ложатся на прямую»  $y = k x$ . В этом случае может оказаться справедливой формула  $y = a x^2 + b x$  или  $y = a x^2$ .

Если сглаживающая функция имеет вид  $y = a x^2 + b x$ , то, применяя метод наименьших квадратов, найдем общее отклонение:

$$S = \sum_{i=1}^N (a x_i^2 + b x_i - y_i)^2. \quad (50)$$

Задача сводится к отысканию таких значений  $a$  и  $b$ , при которых функция  $S = S(a, b)$  минимальна, для чего необходимо решить систему:

$$\begin{cases} \frac{dS}{da} = 0; \\ \frac{dS}{db} = 0 \end{cases} \quad \text{или} \quad \begin{cases} \sum_{i=1}^N 2(a x_i^2 + b x_i - y_i) x_i^2 = 0; \\ \sum_{i=1}^N 2(a x_i^2 + b x_i - y_i) x_i = 0. \end{cases} \quad (51)$$

Для упрощения записи и последующих вычислений введем обозначение:

$$\Delta_{ab} = \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^N x_i^4 \right) - \left( \sum_{i=1}^N x_i^3 \right)^2. \quad (52)$$

Затем, опуская промежуточные вычисления, запишем окончательный результат:

$$a = \frac{\left( \sum_{i=1}^N x_i^2 y_i \right) \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 \right) - \left( \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \left( \sum_{i=1}^N x_i y_i \right)}{\Delta_{ab}}; \quad (53)$$

$$b = \frac{\left( \sum_{i=1}^N x_i y_i \right) \left( \sum_{i=1}^N x_i^4 \right) - \left( \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \left( \sum_{i=1}^N x_i^2 y_i \right)}{\Delta_{ab}}. \quad (54)$$

Парабола, параметры  $a$  и  $b$  которой заданы формулами (53) и (54), наилучшим образом расположится среди экспериментальных значений.

#### 4.2. Вычисление погрешности параметров $a$ и $b$ функции $y = a x^2 + b x$

Подставив производные

$$\frac{\partial a}{\partial y_i} = \frac{1}{\Delta_{ab}} \left( x_i^2 \sum_{i=1}^N x_i^2 - x_i \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \quad \text{и} \quad \frac{\partial b}{\partial y_i} = \frac{1}{\Delta_{ab}} \left( x_i \sum_{i=1}^N x_i^4 - x_i^2 \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \quad (55)$$

в формулу (5), получим формулы для расчета погрешности параметров  $a$  и  $b$  при известных  $\Delta y_i$ :

$$\Delta a = \frac{1}{\Delta_{ab}} \sqrt{\sum_{i=1}^N \left[ \left( x_i^2 \sum_{i=1}^N x_i^2 - x_i \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \Delta y_i \right]^2}; \quad (56)$$

$$\Delta b = \frac{1}{\Delta_{ab}} \sqrt{\sum_{i=1}^N \left[ \left( x_i \sum_{i=1}^N x_i^4 - x_i^2 \sum_{i=1}^N x_i^3 \right) \Delta y_i \right]^2}. \quad (57)$$

Если значения  $y_i$  измерялись однократно и их погрешности неизвестны, то, принимая во внимание формулы (6) и (7), имеем:

$$\Delta y \approx \sigma_y^{(N-2)} = \sqrt{\frac{S}{N-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (a x_i^2 + b x_i - y_i)^2}{N-2}}. \quad (58)$$

Теперь в формулах (56) и (57) можно вынести погрешность  $\Delta y$  за знак суммы. Проведя суммирование, после алгебраических преобразований получим:

$$\Delta a = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N x_i^2}{\Delta_{ab}}} \Delta y; \quad \Delta b = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N x_i^4}{\Delta_{ab}}} \Delta y. \quad (59)$$

#### 4.3. Вычисление параметра $c$ функции $y = c x^2$ и его погрешности

В качестве упражнения рекомендуется самостоятельно рассчитать значения параметра  $c$  по методу наименьших квадратов для сглаживающей функции  $y = c x^2$ , а также получить формулу для оценки погрешности  $\Delta c$  этого параметра. Проверить правильность полученных формул можно на следующем примере.

Пусть измеряются координаты  $x_i$  автомобиля, который движется равноускоренно из состояния покоя из начала координат, в моменты времени  $t_i$ , отсчитанные от начала движения. Требуется найти ускорение, с которым двигался автомобиль.

Результаты проведенных измерений приведены в табл. 4.

Таблица 4

Результаты измерений времени и координаты

$t_i, \text{с}$	5	10	15	20	25	30	35
$x_i, \text{м}$	11	43	95	173	270	380	525

Полагая погрешность измерения времени пренебрежимо малой и сглаживая измеренные значения функцией

$$x = \frac{at^2}{2}, \quad (60)$$

должен получиться следующий результат:

$$a = (0,8547 \pm 0,0032) \text{ м/с}^2 \quad (\varepsilon_a = 0,37 \%). \quad (61)$$

## 5. ДРУГИЕ ВИДЫ ЭКСПЕРИМЕНТАЛЬНОЙ ЗАВИСИМОСТИ

### 5.1. Общий подход

Не представляет особого труда обобщить метод наименьших квадратов для случая более сложных зависимостей между величинами  $x$  и  $y$ . Однако следует отметить, что метод наименьших квадратов часто приводит к довольно громоздким вычислениям. В случаях, когда искомые параметры входят в выбранные для аппроксимации формулы нелинейно, метод приводит к системе нелинейных уравнений, решение которой может оказаться очень трудоемким. В такой ситуации возможны два пути решения проблемы. Первый – это использование численных методов с привлечением персональных компьютеров. Вторым путем заключается в следующем: необходимо ввести новые переменные так, чтобы в этих переменных интересующая нас зависимость становилась линейной.

Приведем некоторые примеры.

### 5.2. Экспоненциальная зависимость между величинами вида $y = \alpha e^{\beta x}$

Закон радиоактивного распада описывается формулой:  $N = N_0 e^{-\lambda t}$ , где  $N$  – число атомов, еще не распавшихся к моменту времени  $t$ ;  $N_0$  – общее число атомов;  $\lambda$  – постоянная распада.

Логарифмируя обе части формулы, получим:

$$\ln N = \ln N_0 - \lambda t. \quad (62)$$

Положив  $\ln N = y$ , получим линейную зависимость  $y$  от  $t$ :

$$y = -\lambda t + \ln N_0. \quad (63)$$

### 5.3. Экспоненциальная зависимость между величинами вида $y = \alpha e^{\beta/x}$

При исследовании зависимости некоторых физических величин от температуры  $T$  часто получается формула вида:

$$z = A e^{-W/kT}, \quad (64)$$

где  $W$  – некоторая характерная для рассматриваемого явления энергия;  $k$  – постоянная Больцмана.

Логарифмируя формулу (64), получим:

$$\ln z = \ln A - \frac{W}{kT}. \quad (65)$$

Если ввести новые переменные:  $y = \ln z$  и  $x = \frac{1}{T}$ , то зависимость между ними становится линейной, а именно:

$$y = -\frac{W}{k}x + \ln A. \quad (66)$$

Очевидно, что применяя метод наименьших квадратов к полученным линейным функциям (63) и (66), наилучшим образом будут аппроксимированы не исходные функции, а их линейные представления.

#### **5.4. Использование прикладных программ**

Современное программное обеспечение персональных электронно-вычислительных машин открывает широкие возможности для компьютерной обработки разнообразных функциональных зависимостей, в том числе и рассмотренных выше. Однако работа на ПК будет полноценной лишь при условии полного понимания алгоритма обработки результатов измерений и при получении необходимых вычислительных навыков, чему и способствует приведенный выше материал. В дальнейшем необходимо освоить какую-либо программу с расширенными возможностями обработки результатов проведенных экспериментов или расчетов (например MathCad или Microcal Origin), которая предназначена и для выполнения стандартных вычислительных действий, и для творчества.



## 6. МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ В РАБОТЕ «ЗАТУХАЮЩИЕ ЭЛЕКТРИЧЕСКИЕ КОЛЕБАНИЯ»

### 6.1. Постановка задачи

Рассмотрим применение метода наименьших квадратов при выполнении лабораторной работы по электромагнитным колебаниям «Затухающие электрические колебания» [2]. (Напомним, что в этой работе помимо непосредственного изучения затухающих колебаний требуется по результатам эксперимента найти сопротивление контура.)

Пусть в результате серии измерений, выполненных для различных сопротивлений  $R_d$ , получен ряд значений амплитуды затухающих колебаний  $A_i$  (в делениях шкалы осциллографа) через  $k_i$  периодов, прошедших после начала колебаний.

Таблица 5

Результаты измерений амплитуды затухающих колебаний  $A$

$R_d$ , Ом									
0		50		100		150		200	
$k$	$A$ , дел.	$k$	$A$ , дел.	$k$	$A$ , дел.	$k$	$A$ , дел.	$k$	$A$ , дел.
0	40	0	38	0	35	0	32	0	30
5	26	5	24	4	21	3	21	3	18
10	20	10	13	8	14	6	13	6	11
15	12	15	9	12	8	9	9	8	8
20	9	20	5	15	5	12	6	10	5

Согласно теоретическим представлениям амплитуда затухающих колебаний уменьшается со временем по известному закону:

$$A(t) = A_0 e^{-\beta t}, \quad (67)$$

где  $\beta$  – коэффициент затухания;  $t$  – время.

Эту зависимость амплитуды колебаний от времени легко преобразовать к зависимости от номера колебания  $k$ , подставив  $t = kT$ :

$$A(k) = A_0 e^{-\lambda k}, \quad (68)$$

где  $T$  – период затухающих колебаний;  $\lambda = \beta T$  – логарифмический декремент затухания.

Применение метода наименьших квадратов к полученной формуле приводит к громоздким показательным уравнениям, аналитическое решение которых в общем виде затруднительно. В этом случае возможны два пути решения задачи, которые рассмотрены ниже.

## 6.2. Вычисление логарифмического декремента затухания и его погрешности с помощью прикладных программ

Воспользовавшись одной из названных выше или аналогичных им прикладных программ, можно получить значения параметров  $A_0$  и  $\lambda$ , при которых соответствующие кривые наилучшим образом пройдут вблизи экспериментальных значений  $(k_i, A_i)$ , а также их погрешности  $\Delta A_0$  сл и  $\Delta \lambda$  сл. Результаты расчетов приведены в табл. 6.

Таблица 6

Результаты расчета параметров

$R_d$ , Ом	0	50	100	150	200
$A_0$ , дел.	39,7	38,22	34,96	31,99	30,02
$\Delta A_0$ сл, дел.	1,1	0,79	0,61	0,35	0,33
$\lambda$	0,0756	0,1002	0,1223	0,1432	0,1699
$\Delta \lambda$ сл	0,0042	0,0040	0,0042	0,0032	0,0035
$S$ , дел.	4,042	2,093	1,270	0,436	0,353
$\Delta A$ сл, дел.	1,2	0,84	0,65	0,38	0,34
$\Delta A$ , дел.	1,5	1,3	1,2	1,1	1,1
$\Delta \lambda$	0,0055	0,0063	0,0076	0,0089	0,011
$\varepsilon_\lambda$ , %	7	6	6	6	6

Кроме уже названных, в табл. 6 включены также еще несколько величин, необходимых для учета инструментальной погрешности измерения амплитуды колебаний, а также абсолютная погрешность измерения амплитуды  $\Delta A$  и абсолютная и относительная погрешности декремента затухания. Вычисленная по формуле (7) случайная погрешность  $\Delta A_{\text{сл}}$  сравнима с инструментальной погрешностью  $\Delta A_{\text{ин}} = 1$  дел., следовательно, последняя должна быть учтена при расчете погрешности логарифмического декремента затухания. Для этого применим формулы (8) к рассматриваемому случаю и получим:

$$\Delta \lambda = \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial \lambda}{\partial A_i} \right)^2} \Delta A. \quad (69)$$

Замечая прямо пропорциональную зависимость между величинами  $\Delta A$  и  $\Delta \lambda$  в формуле (69), абсолютную погрешность логарифмического декремента можно оценить, воспользовавшись очевидной пропорцией:

$$\Delta \lambda = \frac{\sqrt{(\Delta A_{\text{сл}})^2 + (\Delta A_{\text{ин}})^2}}{\Delta A_{\text{сл}}} \Delta \lambda_{\text{сл}}. \quad (70)$$

### 6.3. Вычисление логарифмического декремента затухания и его погрешности аппроксимацией линейной функцией

Рассмотрим второй способ вычисления логарифмического декремента затухания, менее точный по сравнению с рассмотренным выше, основным преимуществом которого является возможность выполнения расчетов на обычном инженерном калькуляторе.

Логарифмируя формулу (68), получим:

$$\ln A = \ln A_0 - \lambda k, \quad (71)$$

что представляет собой линейную функцию  $\ln A$  от номера колебания  $k$ , т. е. функцию вида

$$y = px + q, \quad (72)$$

где  $y = \ln A$ ;  $p = -\lambda$ ;  $q = \ln A_0$ .

Перепишем формулы (36), (37), (42) – (44) в обозначениях, принятых в данной лабораторной работе:

$$\lambda = - \frac{N \sum_{i=1}^N k_i \ln A_i - \left( \sum_{i=1}^N k_i \right) \left( \sum_{i=1}^N \ln A_i \right)}{\Delta}; \quad (73)$$

$$q = \frac{\left( \sum_{i=1}^N k_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^N \ln A_i \right) - \left( \sum_{i=1}^N k_i \right) \left( \sum_{i=1}^N k_i \ln A_i \right)}{\Delta}, \quad (74)$$

где

$$\Delta = N \sum_{i=1}^N k_i^2 - \left( \sum_{i=1}^N k_i \right)^2. \quad (75)$$

Вычислим погрешность величины  $\ln A$ :

$$\Delta y = \Delta(\ln A) \approx \sigma_y^{(N-2)} = \sqrt{\frac{S}{N-2}} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (-\lambda k_i + q - \ln A_i)^2}{N-2}}, \quad (76)$$

что позволит найти абсолютную погрешность логарифмического декремента затухания

$$\Delta \lambda = \Delta y \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial \lambda}{\partial y_i} \right)^2} = \Delta y \sqrt{\frac{N}{\Delta}} \quad (77)$$

и погрешность логарифма начальной амплитуды  $A_0$

$$\Delta q = \Delta y \sqrt{\sum_{i=1}^N \left( \frac{\partial q}{\partial y_i} \right)^2} = \Delta y \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N k_i^2}{\Delta}}. \quad (78)$$

Формулы (73) – (78) содержат в правой части величины, значения которых получены в результате измерений (см. табл. 5). Применяя их для пяти серий измерений, найдем значения логарифмического декремента затухания и

погрешность его косвенного измерения для каждого сопротивления. Результаты расчетов приведены в табл. 7.

Таблица 7

Результаты расчетов					
$R_d$ , Ом	0	50	100	150	200
$\lambda$	0,07513	0,10074	0,12743	0,1619	0,17492
$\Delta\lambda$	0,00395	0,00385	0,0052	0,00386	0,00664
$\varepsilon_\lambda$ , %	5	4	4	2	4

Примечание. Учесть инструментальную погрешность при таком способе обработки результатов измерений сложно.

#### 6.4. Вычисление сопротивления контура и его погрешности

Теоретическая зависимость декремента затухания от сопротивления контура хорошо известна и определяется формулой:

$$\lambda = \beta T = \frac{R_k + R_d}{2L} \frac{2\pi}{\sqrt{\omega_0^2 - \left(\frac{R_k + R_d}{2L}\right)^2}}, \quad (79)$$

где  $R_k$  – сопротивление контура;  $R_d$  – внешнее добавочное сопротивление;  $L$  – индуктивность контура;  $\omega_0$  – собственная частота колебаний контура.

Для анализа перепишем формулу (79) в следующем виде:

$$\lambda = 2\pi \frac{R_k + R_d}{2L\omega_0} \left[ 1 - \left( \frac{R_k + R_d}{2L\omega_0} \right)^2 \right]^{-1/2}. \quad (80)$$

Решая это уравнение относительно  $\left( \frac{R_k + R_d}{2L\omega_0} \right)^2$  при наибольших значени-

ях декремента (в этой работе  $\lambda$  не превышал 0,2), получим:  $\left( \frac{R_k + R_d}{2L\omega_0} \right)^2 \approx 0,001$ .

Поскольку это значение много меньше единицы, вполне приемлемо оставить линейную зависимость декремента затухания от сопротивления:

$$\lambda = \frac{\pi}{L\omega_0}(R_k + R_d). \quad (81)$$

При использовании компьютерных программ со встроенным методом наименьших квадратов эту формулу можно рассматривать как  $\lambda(R_d)$  при двух неизвестных параметрах, одним из которых является сопротивление контура. Если в распоряжении имеется лишь калькулятор, то удобнее привести эту зависимость к обычной линейной функции.

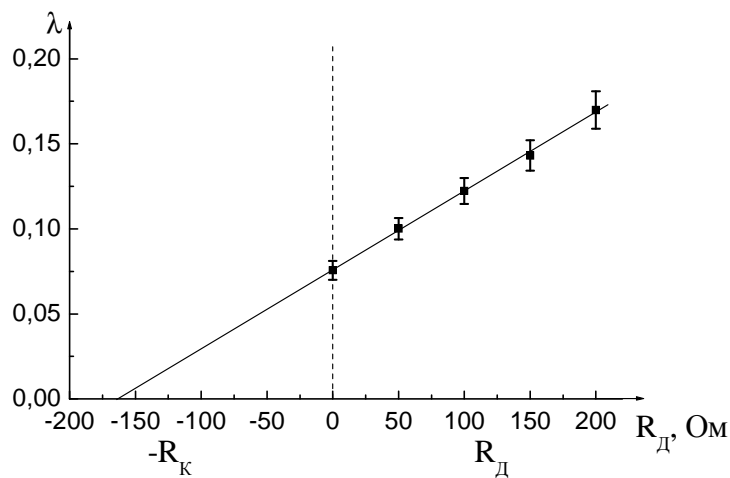


Рис. 2

Полученная экспериментальная зависимость  $\lambda(R)$  показана пятью точками с «усами», характеризующими погрешность косвенного измерения логарифмического декремента затухания. Эта зависимость может быть аппроксимирована прямой вида  $y = px + q$  или (в обозначениях лабораторной работы)  $\lambda = pR_d + q$ ,

где  $p$  и  $q$  – постоянные, которые можно найти методом наименьших квадратов. Применяя формулы (36) и (37), переписанные в обозначениях лабораторной работы:

$$p = \frac{\sum_{i=1}^N \lambda_i \sum_{i=1}^N R_{di} - N \sum_{i=1}^N \lambda_i R_{di}}{\Delta_{pq}}; \quad q = \frac{\sum_{i=1}^N \lambda_i R_{di} \sum_{i=1}^N R_{di} - \sum_{i=1}^N \lambda_i \sum_{i=1}^N R_{di}^2}{\Delta_{pq}}, \quad (82)$$

где в данном случае

$$\Delta_{pq} = \left( \sum_{i=1}^N R_{di} \right)^2 - N \sum_{i=1}^N R_{di}^2, \quad (83)$$

найдем, что  $p = 0,0004632 \text{ Ом}^{-1}$  и  $q = 0,07592$ . Здесь и ниже в расчетах использованы результаты обработки измерений, приведенные в табл. 6.

По формулам (41) найдем погрешность постоянных:

$$\Delta p = \frac{\sqrt{\sum_{j=1}^N \left[ \left( N R_{\Delta j} - \sum_{i=1}^N R_{\Delta i} \right) \Delta \lambda_j \right]^2}}{\Delta_{pq}}; \quad \Delta q = \frac{\sqrt{\sum_{j=1}^N \left[ \left( \sum_{i=1}^N R_{\Delta i}^2 - R_{\Delta j} \sum_{i=1}^N R_{\Delta i} \right) \Delta \lambda_j \right]^2}}{\Delta_{pq}}. \quad (84)$$

Подставив численные значения, получим:  $\Delta p = 0,00005278 \text{ Ом}^{-1}$ ;  $\Delta q = 0,00491$ .

Сопротивление контура теперь можно найти, приравняв  $\lambda$  к нулю.

Итак,

$$R_k = -R_{\Delta, \lambda=0} = -\left(-\frac{q}{p}\right) = \frac{q}{p} = \frac{0,07592}{0,0004632} = 163,90 \text{ (Ом)}. \quad (85)$$

Погрешность  $R_k$  находится по обычным правилам обработки результатов косвенных измерений:

$$\Delta R_k = \sqrt{\left(\frac{1}{p} \Delta q\right)^2 + \left(\frac{q}{p^2} \Delta p\right)^2} = 21 \text{ (Ом)}. \quad (86)$$

Итак, сопротивление контура

$$R_k = (164 \pm 21) \text{ Ом} \quad (\varepsilon_R = 13 \%). \quad (87)$$

Несмотря на довольно громоздкий вычислительный процесс удалось аналитически получить значение сопротивления контура и оценить его погрешность. Анализ результата показывает, что значительная часть погрешности связана с инструментальной погрешностью измерения амплитуды колебаний при помощи осциллографа.

#### Библиографический список

1. Тейлор Дж. Введение в теорию ошибок / Дж. Тейлор; Пер. с англ. М.: Мир, 1985. 272 с.

2. Исаков В. А. Физика колебаний. Лабораторный практикум: Методические указания к лабораторным работам по физике / В. А. Исаков, В. П. Нестеров / Омский гос. ун-т путей сообщения. Омск, 2001. 22 с.

3. Линник Ю. В. Метод наименьших квадратов и основы математико-статистической теории обработки наблюдений / Ю. В. Линник. Л.: Физматгиз, 1962. 352 с.



*Учебное издание*

ЛИТНЕВСКИЙ Леонид Аркадьевич,  
МИНАБУДИНОВА Сания Анасовна

МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ  
В ЛАБОРАТОРНОМ ПРАКТИКУМЕ ПО ФИЗИКЕ

-----

Редактор Т. С. Паршикова

\* \* \*

Лицензия ИД № 01094 от 28.02.2000.

Подписано в печать .11 .2004. Формат  $60 \times 84 \frac{1}{16}$ .

Бумага офсетная. Плоская печать.

Усл. печ. л. 2,0. Уч.-изд. л. 2,2. Тираж 150 экз.

Заказ .

\* \*

Редакционно-издательский отдел ОмГУПСа  
Типография ОмГУПСа

\*

644046, г. Омск, пр. Маркса, 35