

видно, что число собственных значений задачи (2) между частотами отсечек  $(n-1)^2$  и  $n^2$  быстро растет с ростом  $n$  или  $q$ . Заметим еще, что у задачи (2) имеются кратные собственные значения при некоторых  $q$  (рис. 2).

### 3. Заполнение типа «колена»

Обратимся теперь к случаю заполнения типа «колена»:

$$q(x) = \begin{cases} q_1 > 1, & x \in (-a, 0), \\ q_2 < 1, & x \in (0, +b), \\ 1. & \end{cases}$$

Повторяя проделанные выше выкладки, можно найти трансцендентное уравнение, которому удовлетворяют собственные значения задачи (4). При достаточно больших  $n$  у этого уравнения всегда появляются вещественные корни. Поэтому существует бесконечно много собственных значений задачи (2), хотя для заполнения этого типа из сказанного в п. 1 не следует существование даже одного собственного значения. Следует также отметить, что можно так подобрать константы, чтобы все собственные значения были вложены в непрерывный спектр. Например, при  $q_1 = 1.35$ ,  $a = 1$ ,  $q_2 = 0.10$ ,  $b = 4$  собственные значения распределены на интервалах между квадратами частот отсечки следующим образом: на интервале  $[0, 1]$  нет ни одного собственного значения, на интервалах  $[n^2, (n+1)^2]$  при  $n = 1, \dots, 5$  лежит по одному собственному значению, при большем  $n$  число собственных значений на интервалах  $[n^2, (n+1)^2]$  начинает расти.

### 4. Электромагнитный случай

Уравнение Гельмгольца (2) можно рассматривать как первое приближение к изучению собственных значений спектральной задачи для волновода в электромагнитном случае. На простом примере прямоугольного волновода с неоднородностью типа простой вставки можно убедиться, что эффект резонанса, изученный выше для акустического волновода, также имеет место в электромагнитном случае. В частности, при  $\epsilon \geq 1$  и  $\mu = 1$  у волновода существует бесконечно много собственных значений, каждое из которых двукратно.

В заключение хотелось бы отметить, что все результаты пп. 1–3 прямо переносятся на трехмерный случай, если всюду заменить  $n^2$  на частоты отсечки  $\alpha_n^2$ .

Работа выполнена при финансовой поддержке РФФИ (грант 00-01-00111).

### Литература

1. Werner P. // Z. Angew. Math. Mech. 1987. **67**, No 4. P. 43.
2. Jones D.S. // Proc. Camb. Soc. 1953. **49**. P. 668.
3. Evans D. V., Levitin M., Vassiliev D. // J. Fluid Mech. 1994. **261**. P. 21.
4. Davies E.B., Parnowski L. // Q. J. Mech. Appl. Math. 1998. **51**. P. 477.
5. Шестопалов В.П. Спектральная теория и возбуждение открытых структур. М.: Наука, 1987.
6. Рид М., Саймон Б. Методы современной математической физики. Т. 4. М.: Мир, 1982.

Поступила в редакцию  
14.03.01

УДК 519.6.616

## НЕКОТОРЫЕ МАТЕМАТИЧЕСКИЕ МОДЕЛИ ИММУНОЛОГИИ И ИХ ОПРОБОВАНИЕ НА ЭВМ

А. А. Володин, В. Б. Гласко, Е. А. Ровенская, С. В. Родионов

(кафедра математики)

E-mail: alexandrss@mail.ru

Рассматриваются две квазиравновесные модели иммунологии. Для одной из них изучается проблема единственности решения соответствующих обратных задач. Приводятся результаты математических экспериментов с оценкой достижимой погрешности.

Настоящая статья посвящена разработке алгоритмов решения двух различных обратных задач иммунологии, предложенных в работе [1], и их апробированию на ЭВМ.

1. Процесс активации иммунокомпетентных клеток, соответствующий первой из этих задач, может быть описан системой уравнений [2]

$$\begin{aligned} \frac{dA}{dt} &= -\alpha A + \beta B, & A(0) &= A_0; \\ \frac{dB}{dt} &= -\beta B, & B(0) &= B_0; \\ n(A) &= c_0 \frac{dt}{dA}, \end{aligned} \quad (1)$$

где  $n(A)$  — математическая модель экспериментальной гистограммы,  $A$  и  $B$  — плотность активных молекул на мембране и внутри клетки соответственно.

В работе [2] доказана теорема единственности решения обратной задачи, согласно которой совокупность биологических параметров  $\mathbf{q} = \{\alpha, \beta, B_0, c_0\}$  в области  $D: \alpha > 0, \beta > 0, -\alpha A_0 + \beta B_0 < 0$  однозначно определяется двумя функциями:  $A = A(t)$  и  $n = n(A)$ , известными, как предполагается, из эксперимента.

Для формулировки алгоритма поиска  $\mathbf{q}$  отметим прежде всего, что согласно (1)  $n(A, \mathbf{q}) \equiv n(A, \mathbf{p})$ , если  $\mathbf{p} \equiv \{\tilde{\alpha}, \tilde{\beta}, B_0\}$ , где  $\tilde{\beta} = \beta/C_0 < 0, \tilde{\alpha} = \alpha/C_0 < 0, -\tilde{\alpha}A_0 + \tilde{\beta}B_0 > 0$ . Тогда  $\mathbf{p}$  определяется из условия минимума функционала

$$\Phi_1(\mathbf{p}) \equiv \sum_{i=1}^N \left( \frac{n(A_i, \mathbf{p}) - \tilde{n}_i}{\tilde{n}_i} \right)^2, \quad (2)$$

где  $\tilde{n}_i \equiv \tilde{n}(A_i)$  — экспериментальная гистограмма.

Эта задача может быть решена методом формального поиска [3], если  $n(A, \mathbf{p}) = (-\tilde{\alpha}A + \tilde{\beta}B)^{-1}$ , а функция  $B = B(A)$  задана алгоритмически. С этой целью можно воспользоваться либо алгоритмом Рунге-Кутты для решения задачи Коши:

$$\frac{dB}{dA} = \frac{-\beta B}{-\alpha A + \beta B}, \quad B(A_0) = B_0, \quad (3)$$

либо явным выражением решения линейного уравнения относительно  $A = A(B)$  с последующим численным обращением. В последнем случае

$$A(B) = \frac{A_0(\tilde{\alpha} - \tilde{\beta}) - \tilde{\beta}B_0}{B_0^{\tilde{\alpha}/\tilde{\beta}}(\tilde{\alpha} - \tilde{\beta})} B^{\tilde{\alpha}/\tilde{\beta}} + \frac{\tilde{\beta}}{\tilde{\alpha} - \tilde{\beta}} B,$$

и в силу монотонности этой функции существует обратная функция, допускающая простой численный алгоритм.

Для определения параметров  $C_0, \alpha, \beta$  воспользуемся зависимостью  $A = A(t)$ . Согласно последнему из уравнений (1),

$$t = \frac{1}{C_0} \int_{A_0}^A n(\xi) d\xi \quad (A < A_0), \quad (4)$$

где функция  $n = n(\xi, \mathbf{p})$  уже определена. Если  $\{t_k\}$  — последовательность моментов наблюдений, которая, согласно (4), соответствует  $A_k$ , то величина  $C_0$  определяется из условия минимума функционала

$$\Phi_2(C_0) \equiv \sum_k (t(C_0, A_k, \mathbf{p}) - t_k)^2. \quad (5)$$

Поскольку последний зависит лишь от одной переменной  $C_0$ , то решение уравнения  $\Phi_2'(C_0) = 0$  методом наименьших квадратов приводит к следующему явному выражению:

$$C_0 = \left( \sum_k \left( \int_{A_0}^A n(\xi) d\xi \right)^2 \right) \left( \sum_k t_k \int_{A_0}^A n(\xi) d\xi \right)^{-1}. \quad (6)$$

Наконец, согласно определению,  $\alpha = C_0 \tilde{\alpha}, \beta = C_0 \tilde{\beta}$ , что завершает построение алгоритма.

Для оценки погрешности алгоритма возьмем в качестве теста набор  $\mathbf{q} = \{B_0 = 12, \alpha = 0.002, \beta = 0.001 < \alpha, C_0 = -1\}$  при  $A_0 = 20$ . При этом задача (3) решается аналитически, так что  $n(A) = 1000(2A + 9 - 3\sqrt{2A + 9})^{-1}$ . Пусть  $\delta_1$  — среднеквадратичная мера относительной погрешности входных данных задачи (2):  $\tilde{n}(A_i) = n(A_i)(1 + \delta\omega_i)$ ,  $\omega_i$  — случайная величина с равномерным распределением на сегменте  $[-1, 1]$ , а  $\varepsilon_1 = \max \left\{ \left| \frac{B_0 - \tilde{B}}{B_0} \right|, \left| \frac{\alpha - \tilde{\alpha}}{\alpha} \right|, \left| \frac{\beta - \tilde{\beta}}{\beta} \right| \right\}$ . Тогда апробирование алгоритма (2) обнаруживает, что  $\varepsilon_1$  — величина того же порядка, что и  $\delta_1$ , в диапазоне  $\delta_1 \in (0.01\%, 10\%)$ . Аналогичная оценка получается для алгоритма (4) в предположении, что погрешности входных данных не зависят от предыдущих.

**2.** В институте иммунологии АМН России номограммы, полученные с помощью проточного цитометра [4], используются для извлечения параметров модели с целью сопоставления состояний больных и здоровых организмов. Для такого сопоставления достаточно значений  $\mathbf{p}$  и это оправданно, поскольку зависимость  $A(t)$  в настоящее время ненаблюдаема.

Экспериментальные гистограммы для пяти больных представлены в табл. 1 в условном масштабе (значение  $A$  соответствует номеру канала прибора). Полученные нами значения  $\mathbf{p}$  представлены в табл. 2. Относительная погрешность приведенных в табл. 2 значений различна, но не превосходит 5%.

Таблица 1

Номер канала $A$	Число клеток у разных больных ( $n$ )				
	1	2	3	4	5
1	586	938	303	552	1807
2	187	421	72	194	847
3	97	189	32	91	313
4	55	91	22	57	130
5	46	74	19	50	95
6	24	39	16	40	54
7	24	28	19	22	56
8	23	20	14	19	31
9	22	12	9	16	35
10	14	11	6	13	39
11	7	10	3	11	30
12	8	2	6	8	24

Т а б л и ц а 2

Номер больного	$\tilde{\alpha}$	$\tilde{\beta}$	$B_0$
1	0.00830	0.00159	15.28
2	0.00859	0.00108	31.20
3	0.01910	0.00280	14.30
4	0.00890	0.00172	16.48
5	0.00628	0.00056	14.20

3. Вторая из рассматриваемых обратных задач относится к простейшему варианту квазиравновесной модели для неоднородного состава крови. В этом случае молекулы активизирующего вещества обладают различной степенью сродства с поверхностью мембраны клетки. Поэтому модель потери молекул в ходе активации может быть описана следующей системой:

$$\begin{aligned} \frac{dA_i}{dt} &= -\alpha_i A_i, \quad A_i(0) = A_{i0}, \quad i = 1, 2, \\ A(t) &= A_1(t) + A_2(t), \\ n(A) &= C_0 g'(A), \end{aligned} \tag{7}$$

где  $A(t)$  — суммарная активность, допускающая, как предполагается, сопоставление с экспериментом, а  $g(A)$  — обратная к ней функция;  $n(A)$  — теоретическая гистограмма.

Предметом обратной задачи является совокупность биологических параметров  $\mathbf{q} = \{\alpha_1, \alpha_2, A_{10}, A_{20}, C_0\}$ , определяемая по двум функциям:  $A(t)$  и  $n(A)$ .

Предполагая для определенности  $\alpha_1 > \alpha_2 > 0$ , приходим к следующим заключениям, которые могут быть сформулированы в виде теорем.

**Теорема 1.** На множестве  $\alpha_1 > \alpha_2 > 0$  заданной функции  $A = A(t)$  отвечает единственная совокупность  $\mathbf{p} = \{\alpha_1, \alpha_2, A_{10}, A_{20}\}$ .

Действительно, согласно (7),  $A(t) = A_{10} e^{-\alpha_1 t} + A_{20} e^{-\alpha_2 t}$ , и ввиду линейной независимости экспонент множеств  $\mathbf{p}_1$  и  $\mathbf{p}_2$ , различающимся хотя бы одним из указанных параметров из заданного класса, отвечают различные функции  $A(t)$ .

**Теорема 2.** Пусть  $A(t)$  соответствует условиям теоремы 1 и на множестве  $\{A\}$  задана функция  $n(A)$ . Тогда последнее из уравнений (7) однозначно определяет параметр  $C_0$  при любом фиксированном значении  $A$ .

В самом деле, функция  $A(t)$  строго монотонна и дифференцируема, и, значит, на множестве ее значений  $\{A\}$  определена и обратная функция  $g(A)$ , также монотонная и дифференцируемая. Поэтому  $g'(A) \neq 0$ , что и доказывает утверждение.

Очевидным следствием установленных фактов является однозначная определенность  $\mathbf{q}$  по совокупности  $\{A(t), n(A)\}$ .

Для приближенного решения этой обратной задачи можно предложить алгоритм последовательной минимизации двух функционалов:

$$\mathbf{p}^* = \arg \inf \Phi_1(\mathbf{p}) \tag{8}$$

и

$$C_0^* = \arg \inf \sum_{k=1}^N (t(C_0) - \tilde{t}_k)^2,$$

где  $t(C_0)$  дается формулой (4) при заданной функции  $n(\xi)$ . Последний функционал, зависящий от единственного параметра, приводит к однозначному результату (6) (при новой функции  $n(\xi)$ ). Для минимизации (8) мы используем метод формального поиска, предполагающий известную область, на которой функционал достигает своего минимального значения. Тогда на этой области задаем не слишком мелкую равномерную сетку (с шагом  $h$ ), и на ней находим минимум функционала. Затем в  $h$ -окрестности найденного минимума задаем новую сетку и на ней находим искомый минимум в следующем приближении. Процесс повторяется до тех пор, пока разница значений функционала на последующем и предыдущем шагах не станет достаточно малой.

В проведенном нами пробном численном эксперименте в качестве точного решения выбрано значение  $\mathbf{p}^* = \{\alpha_1 = 0.45; \alpha_2 = 0.55; A_{10} = 1.5; A_{20} = 2.0\}$ . Точные значения  $A_i$  определяются при этом формулой (8), а  $\tilde{A}_i = A_i(1 + \delta\omega\xi_i)$ , где  $\omega = \left(\sum_{i=1}^N \xi_i^2\right)^{-1/2}$ ,  $\xi_i$  — случайная величина с равномерным распределением на сегменте  $[-1, 1]$ ,  $\delta$  — мера погрешности входных данных. Возможная в численном эксперименте оценка относительной погрешности результата представлена в табл. 3.

Т а б л и ц а 3

$\delta$	0.0	0.001	0.01	0.02	0.05	0.1
$\epsilon$	0.00017	0.00027	0.0067	0.015	0.048	0.21

Алгоритмически определенные погрешности при  $N = 10$  и различных относительных погрешностях входных данных в случае, если точное значение  $C_0 = -1000$ , представлены в табл. 4.

Т а б л и ц а 4

$\delta$	0.0	0.001	0.01	0.03	0.05	0.1
$\epsilon$	0.0	0.01	0.006	0.011	0.014	0.022

4. Представляет интерес оценка параметров гистограммы  $N(A)$  в лимфоидных тканях организма, которая отличается от наблюдаемой гистограммы крови. Независимо от выбора модели активации, естественно положить  $n(A) = h(A)N(A)$ , где  $n(A)$  — гистограмма, регистрируемая в кровотоке, а  $N(A)$  — истинная гистограмма в тканях. Очевидно, параметр, характеризующий переход клетки

из тканей в кровь, однозначно определен при известных  $n(A)$  и  $N(A)$ . Однако  $N(A)$  не допускает прямой регистрации, а  $n(A)$  лишь частично отражает поведение этой гистограммы, поскольку клетки, соответствующие большим значениям  $A$ , вообще не попадают в кровь.

Вместо разработки модели, описывающей в деталях процесс проникновения иммунокомпетентных клеток в кровотоки, ограничимся формулировкой параметризованной феноменологической модели, основанной на следующих соображениях.

Пусть  $A_0$  — максимальное число молекул-антигенов на мембране клетки, при котором клетка проникает в кровь, и этому значению отвечает начало отсчета времени для системы (7):  $A(0) = A_0$ . В предшествующие моменты  $n(A) \equiv 0$ , и поэтому естественно потребовать, чтобы  $h(A) = 0$  при  $A = A_0$ ; с другой стороны, при  $A = A_{\min} = 1$  функция  $n(A) = N(A)$  и, значит,  $h(1) = 1$ . Положим, что на интервале  $(1, A_0)$  функция  $h(A)$  монотонно убывающая. В качестве простейшей из таких функций примем следующую:  $h(A) = C h_0^p(A)$ ,  $p > 0$ ,  $h_0(A) = \left(\frac{1-A/A_0}{1-1/A_0}\right)^p$ .

Теперь возникает задача идентификации принятой модели с результатами измерений.

Допустим, что в качестве входных данных для

решения такой задачи можно принять «пункцию» на лимфоцитарных тканях:  $A_1$ ,  $n(A)$  и  $N(A)$ . Тогда при известной величине  $A_0$  приходим к уравнениям  $n(A_i) = h_0^p(A_i)N(A_i)$ . Отсюда однозначно определяется величина  $p$ .

При точных входных данных значение  $p$  не зависит от выбора  $A_i$  и оказывается справедливой теорема единственности относительно параметров модели перехода.

Приближенное значение  $\tilde{p}$  может быть найдено методом наименьших квадратов (или его регуляризованным вариантом), если взять за основу многократные вычисления  $\tilde{p}$  при фиксированном  $A_1$ .

#### Литература

1. Марчук Г.И. Математические модели иммунологии. Вычислительные методы и эксперименты. М.: Недра, 1991.
2. Гласко В.Б., Родионов С.В., Володин А.А., Соболевский А.С. // Вестн. Моск. ун-та. Физ. Астрон. 2000. №3. С. 6 (Moscow University Phys. Bull. 2000. No. 3. P. 1).
3. Калиткин Н.Н. Численные методы. М.: Наука, 1978.
4. Васильев О.С., Гласко В.Б., Гласко Ю.В. и др. // Вестн. Моск. ун-та. Физ. Астрон. 1997. №4. С. 7 (Moscow University Phys. Bull. 1997. No. 4. P. 7).

Поступила в редакцию  
16.03.01

УДК 539.173

## МАССОВЫЕ ПОПРАВКИ К СОБСТВЕННО-ЭНЕРГЕТИЧЕСКИМ ВКЛАДАМ АКСИАЛЬНО-ВЕКТОРНЫХ ТОКОВ В КИРАЛЬНОЙ ТЕОРИИ ВОЗМУЩЕНИЙ

В. С. Замиралов

(НИИЯФ)

E-mail: zamir@depni.npi.msu.ru

**Показано, что в киральной теории возмущений однопетлевые собственно-энергетические вклады аксиально-векторных токов барионов октета сильно зависят от массовых поправок, возникающих из-за разницы масс в октете барионов.**

#### Введение

В недавних работах [1, 2] слабые распады гиперонов были рассмотрены в рамках киральной теории возмущений для тяжелых барионов (НВ $\chi$ РТ). В развитие более ранних результатов [3, 4] были подробно проанализированы однопетлевые поправки. При этом в расчетах предполагалось вырождение масс внутри унитарных мультиплетов барионов и учитывалась только разность между средней массой барионов октета и средней массой барионов декуплета  $\delta$  [1]. Соответствующие однопетлевые диаграммы для барионов одного и того же унитарного мультиплета суммировались с одинаковым

весом. В то же время величина разности средних масс барионов декуплета и октета  $\delta$ , примерно равная 250 МэВ [5], соразмерна с разностями масс внутри унитарных мультиплетов барионов. Поэтому представляется важным учесть разность масс между изотопическими мультиплетами внутри каждого унитарного мультиплета. Для этого следует вычислить теоретико-групповые весовые факторы для каждой однопетлевой диаграммы и ввести факторы, учитывающие разность масс между изотопическими мультиплетами. Ниже будут рассмотрены только однопетлевые поправки, отвечающие собственно-энергетическим поправкам к волновым