

СТАТИСТИЧЕСКИЙ МЕТОД РЕШЕНИЯ ОБРАТНЫХ ЗАДАЧ И  
РАСПРЕДЕЛЕНИЕ КОЭФФИЦИЕНТОВ НЕУПРУГОСТИ ВО  
ВЗАИМОДЕЙСТВИЯХ  $n$ -РЬ

В. П. Павлюченко, С. И. Никольский

УДК 53.088.6 + 539.125

Разработан статистический метод решения обратных задач, который может найти применение во многих областях. С его помощью в космических лучах при энергиях 1-30 ТэВ решена обратная задача по восстановлению распределения коэффициентов неупругости, свободного от приборных (в широком смысле слова) искажений.

Новый подход к решению обратных задач был разработан при решении конкретной задачи обработки экспериментальных данных. На этом примере он и будет рассмотрен.

Коэффициент неупругости  $K$  в сильных взаимодействиях определяется как доля энергии первичной частицы, затраченная на генерацию всех вторичных частиц. Распределение этого параметра  $f(K)$  является одной из важнейших характеристик в физике высоких энергий. Простым пересчетом из него можно получить структурную функцию для сохраняющихся после взаимодействия нуклонов.

В настоящей работе распределение коэффициентов неупругости было экспериментально получено из анализа развития ядерных каскадов в свинцовом поглотителе ионизационного калориметра Тянь-Шаньской установки ШАЛ. Средняя энергия взаимодействующих нуклонов  $\approx 5$  ТэВ, полное число событий 9314.

Отбор нуклонных каскадов и алгоритм вычисления коэффициентов неупругости в индивидуальных событиях описаны в /1/ и /2/.

Из-за ошибок измерения, вносимых калориметром, и ошибок алгоритма вычислений в каждом событии вычисленная величина  $K'$ , вообще говоря, не совпадает с истинным значением  $K$  в этом со-

бытия. Поэтому непосредственно полученное распределение  $F(K')$  искажено по сравнению с истинным  $f(K)$ . Для восстановления  $f(K)$  по распределению  $F(K')$  надо решить обратную задачу

$$F(K') = \int_0^1 A(K', K) f(K) dK$$

или 
$$F_i = \sum_{j=1}^M A_{ij} f_j \quad i = 1, \dots, N \quad (I)$$

Здесь  $F_i$  — непосредственно полученное,  $f_j$  — искомое распределение, для краткости назовем их функциями, а  $A_{ij}$  — так называемое "ядро прибора" в широком смысле, т.е. матрица, преобразующая распределение  $f_j$  в  $F_i$ . Она должна учитывать искажения, вносимые собственно прибором (калориметром) и последующими вычислениями (алгоритм обработки, выборка событий и т.п.).

Для вычисления матрицы  $A_{ij}$  проведено моделирование методом Монте-Карло каскадов в калориметре с учетом всех, насколько это возможно, ошибок  $\sim 2\%$ . Зная в каждом таком событии истинное, хотя и случайное, значение  $K$  и вычисленное  $K'$ , легко получить матрицу  $A_{ij}$ . Всего было промоделировано 5 серий каскадов с разными параметрами элементарного акта. Это позволило убедиться в независимости  $A_{ij}$  от вида  $f_j$  и впоследствии оценить влияние "модельного шума", так как при энергиях  $\geq 1$  ТэВ плохо известны отдельные параметры сильных взаимодействий.

Обратные задачи типа (I) относятся к классу некорректных в том смысле, что малые случайные отклонения  $F_i$  и  $A_{ij}$  от точных  $\tilde{F}_i$  и  $\tilde{A}_{ij}$  приводят к большим раскачкам решения  $f_j$ . Но на практике обычно реализуется именно этот случай. Поэтому был разработан метод, в котором ищется не решение задачи сразу, а плотность вероятностей решения, что более адекватно вероятностному характеру ошибок эксперимента. По ней оценивается решение в качестве математического ожидания и ошибки этой оценки. Из-за линейной зависимости элементов  $F_i$  поиск окончательного результата ведется методом итераций.

Вместо уравнения (I) для каждого  $j$  напишем  $N$  систем из двух уравнений:

$$A_{ij}f_{ij} + \frac{\Phi_i - A_{ij}\varphi_j}{\left(\sum_j \varphi_j\right) - \varphi_j} \left[ \sum_j f_{ij} - f_{ij} \right] = F_i, \quad (2)$$

$$\left[ \sum_i A_{ij} - A_{ij} \right] f_{ij} + \frac{\sum_i \Phi_i - \Phi_i - \varphi_j \sum_i A_{ij} + A_{ij} \varphi_j}{\sum_j \varphi_j - \varphi_j} \left[ \sum_j f_{ij} - f_{ij} \right] =$$

$$= \sum_i F_i - F_i.$$

Определитель системы  $\Delta_{ij} = (A_{ij} \sum_i \Phi_i - \Phi_i \sum_i A_{ij}) / (\sum_j \varphi_j - \varphi_j)$ .

Здесь  $\varphi_j$  - пробная функция, а  $\Phi_i = \sum_j A_{ij} \varphi_j$  - отклик на нее. Пробная функция для первой итерации может быть любой, кроме  $\delta$ -функции. Запись систем (2) соответствует разбиению функций  $\varphi_j$ ,  $\Phi_i$ ,  $f_j$ ,  $F_i$  на две части: на интересующий нас в данный момент элемент и на все остальное. Матрица  $A_{ij}$  разбивается соответственно на четыре части.

Разрешив эти системы относительно  $f_{ij}$ , получим  $n$  значений, которые можно рассматривать как случайные величины, распределенные с некоторой плотностью вероятности. По ним можно оценить математическое ожидание, т.е. величину  $f_j$  для данной итерации.

Особенно прост случай, когда все элементы  $> 0$  и предварительно проведены нормировки. Пусть  $\sum_j \varphi_j = 1$ ,  $\sum_i F_i = 1$ ,  $\sum_i A_{ij} = 1$

для каждого  $j$ . Тогда система (2) вырождается в одно уравнение и  $\Delta_{ij} = (A_{ij} - \Phi_i) / (1 - \varphi_j)$  является коэффициентом при  $f_{ij}$ .

В этом случае  $f_{ij} = \varphi_j + \delta_i / \Delta_{ij}$ , где  $\delta_i = F_i - \Phi_i$ . По величинам  $f_{ij}$  вычислим среднее взвешенное  $f_j$ , вводя веса  $\Delta_{ij}^2$ , учитывающие свойства матрицы и пробной функции.

$$f_j = \varphi_j + (1 - \varphi_j) \frac{\sum_i \delta_i (A_{ij} - \Phi_i)}{\sum_i (A_{ij} - \Phi_i)^2}$$

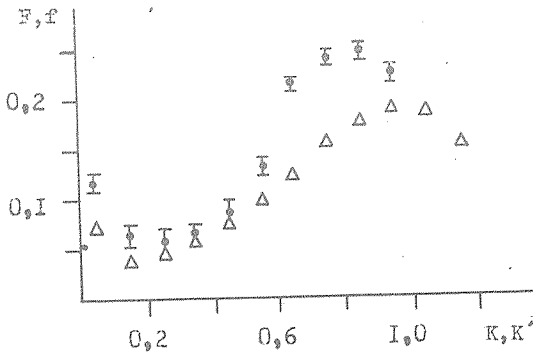
Можно ввести и дополнительные веса, учитывающие неравноточность измерений  $F_i$ . Пробной функцией для следующей итерации или конечной оценкой решения, если итерации прекращены, служит

$$\varphi_j^{(n)} = \frac{\varphi_j^{(n-1)} + \alpha f_j^{(n-1)}}{1 + \alpha}$$

а ее среднеквадратичная ошибка

$$\sigma_j = \left\{ \frac{1}{N-1} \left[ (1 - \varphi_j)^2 \frac{\sum_i \delta_i^2}{\sum_i (A_{ij} - \varphi_i)^2} - \frac{\alpha}{1 + \alpha} (f_j - \varphi_j)^2 \right] \right\}^{1/2}, \quad \alpha > 0$$

Здесь  $\alpha$  - параметр сходимости. В начале итерационного процесса его следует брать  $< 1$  и тем меньше, чем хуже точности  $F_i$  и  $A_{ij}$ . По мере приближения к конечному результату, т.е. с увеличением номера итерации, его можно увеличивать до  $\infty$ . Критерием (не единственным) для окончания итераций может служить минимум или выход на константу нормы вектора ошибок  $S = (\sum_j \sigma_j^2)^{1/2}$ , если исходная система уравнений (I) переопределена. При уменьшении ошибок  $F_i$  и  $A_{ij}$  конечный результат, полученный по описанной схеме, стремится к точному решению исходной системы уравнений (I), а его ошибки - к нулю.



Р и с. I. Непосредственно полученное  $F(k')$  ( $\Delta$ ) и восстановленное описываемым методом  $f(k)$  ( $\bullet$ ) распределения

Для решения задачи (I) данным способом не требуется никакой дополнительной информации, кроме предположения о вероят-

ностном характере отклонений  $F_i$  и  $A_{ij}$  от их точных значений. Метод является естественным расширением методов математической статистики на многомерные объекты — вектора или функции, причем не обязательно одной переменной. Окончательный результат не подвержен раскачке и не нуждается в регуляризации.

Восстановленное по этому методу распределение коэффициентов неупругости  $f(k)$  приведено на рис. 1, здесь же показано непосредственное полученное распределение  $f(k')$ . Различие этих распределений доказывает необходимость решения обратной задачи, и не только в данном эксперименте. Такое решение позволяет более полно реализовать все возможности прибора в широком смысле слова.

Поступила в редакцию  
26 марта 1981 г.

#### Л и т е р а т у р а

1. В. П. Павлюченко, С. И. Никольский и др., Труды ФИАН, 109, 30 (1979).
2. А. И. Львов, С. И. Никольский и др., Изв. АН СССР, сер. физ., 44, № 3, 491 (1980).