

16/x1-70

E-601

ОБЪЕДИНЕННЫЙ  
ИНСТИТУТ  
ЯДЕРНЫХ  
ИССЛЕДОВАНИЙ

Дубна

P10 - 5278



ЛАБОРАТОРИЯ ВЫЧИСЛИТЕЛЬНОЙ ТЕХНИКИ  
И АВТОМАТИЗАЦИИ

Г.А. Емельяненко

ПОЛНАЯ ФУНКЦИЯ ПРАВДОПОДОБИЯ  
ПРИ ОБРАБОТКЕ КАМЕРНЫХ СНИМКОВ

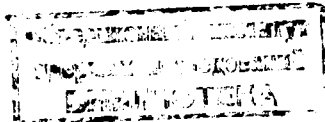
1970

P10 - 5278

Г.А. Емельяненко

ПОЛНАЯ ФУНКЦИЯ ПРАВДОПОДОБИЯ  
ПРИ ОБРАБОТКЕ КАМЕРНЫХ СНИМКОВ

Направлено в ПТЭ



8544/2 48

Для отыскания эффективных оценок кинематических параметров частиц, как уже отмечалось в /1/, необходимо построить функцию распределения условных вероятностей  $P(Y/\Theta, L)$ , в которой  $Y$  есть  $n$ -мерный вектор случайных измерений на треке,  $L$ -информация о движении частицы,  $\Theta^k = (\theta_1^k, \theta_2^k, \dots, \theta_m^k) \in R_m$  - вещественное Евклидово пространство (пространство гипотез  $\Theta$ , каждая из которых задается  $m$ -параметрами),  $k \in J$  - счётное множество целых неотрицательных чисел (номера гипотез). В /1/ была получена нормальная плотность совместного распределения вероятностей для вектора случайных смещений точек трека от прямой линии и вектора случайных угловых отклонений, обусловленных многократным кулоновским рассеянием. При этом многократное кулоновское рассеяние рассматривалось как случайный марковский процесс.

Функция распределения имела вид:

$$p(\bar{y}/0, {}_1\Sigma) = (2\pi)^{-(n-1)} |{}_1\Sigma|^{-1/2} \exp\left[-\frac{1}{2} \bar{Y}^T {}_1\Sigma^{-1} \bar{Y}\right], \quad (1.0)$$

где

$${}_1\Sigma = \begin{pmatrix} | & | \\ \hline {}_1\Sigma_{11} & {}_1\Sigma_{12} \\ \hline \hline {}_1\Sigma_{21} & {}_1\Sigma_{22} \\ \hline | & | \end{pmatrix}, \quad \tilde{Y} = (\tilde{y}_1, \tilde{y}_2, \dots, \tilde{y}_{n-1}, \tilde{y}_n, \tilde{y}_{n+1}, \dots, \tilde{y}_{2(n-1)})^T = (\tilde{Y}^{(1)}, \tilde{Y}^{(2)})^T,$$

При этом подвектор  $\tilde{Y}^{(1)} = (\tilde{y}_1^{(1)}, \tilde{y}_2^{(1)}, \dots, \tilde{y}_{n-1}^{(1)})^T$  - случайные смещения от прямой линии,  $\tilde{Y}^{(2)} = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_{n-1})^T$  - случайные угловые отклонения.  $T$  - означает транспонирование

$${}_1\Sigma_{11} = \frac{\Theta_s^2}{12} x_1^2 (3x_j - x_1); \quad {}_1\Sigma_{22} = \frac{\Theta_s^2}{2} (x_1 - x_{i-1}) \quad (1.1)$$

$${}_1\Sigma_{12} = {}_1\Sigma_{21}^T = \begin{cases} 0, & \text{если } j > i \\ \frac{\Theta_s^2}{4} [(x_j - x_{j-1})(2x_i - x_j - x_{j-1})], & j \geq i \end{cases}$$

$1 \leq i, j \leq n-1$ ;  $\Theta_s^2 = \text{const} \frac{M^2 + P^2}{P^4}$ , где  $M$  и  $P$ , соответственно, масса и импульс частицы /2/.

Учтем в нашей задаче второй множественный случайный фактор - измерительные ошибки.

Пусть  $\epsilon = (\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3, \dots, \epsilon_{n-1})^T$  - вектор измерительных ошибок, распределенных по закону  $N(0, \Sigma_{33})$ , что соответствует его физической интерпретации. Обратим внимание на тот факт, что берутся измерительные ошибки, начиная со второй физической точки на трекке. Относительно учёта измерительной ошибки в первой физической точке речь пойдет несколько позже.

Случайный вектор  $\epsilon$  обладает следующими свойствами:

$$M(\epsilon) = 0, M(\epsilon_i \epsilon_j) \stackrel{i \neq j}{=} 0, M(\epsilon \tilde{y}^{(1)}) = M(\epsilon \tilde{y}^{(2)}) = 0, \quad (1.2)$$

т.е. ковариационная матрица  $\Sigma_{33}$  строго диагональна, как и матрица  $\Sigma_{22}$ . Рассмотрим вектор  $V = \begin{bmatrix} \tilde{y}^{(1)} \\ \tilde{y}^{(2)} \\ \epsilon \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{Y} \\ \epsilon \end{bmatrix}$

Подвекторы  $\tilde{Y}$  и  $\epsilon$  вектора  $V$  имеют частные нормальные распределения (1.0) и  $n(\epsilon/0, \Sigma_{33})$ . Поэтому, согласно условиям независимости (1.2) и (Т.2.3.1)<sup>3/</sup>, существует совместное распределение вектора  $V$  с нормальной плотностью

$$n(v/0, {}_2\Sigma) = (2\pi)^{-3/2 \cdot (n-1)} |{}_2\Sigma|^{-1/2} \exp[-\frac{1}{2} V^T {}_2\Sigma^{-1} V], \quad (1.3)$$

где ковариационная матрица  ${}_2\Sigma$  имеет вид:

$${}_2 \Sigma = \begin{pmatrix} {}_1 \Sigma_{11} & | & {}_1 \Sigma_{12} & | & 0 \\ \hline {}_1 \Sigma_{21} & | & {}_1 \Sigma_{22} & | & 0 \\ \hline 0 & | & 0 & | & \Sigma_{33} \end{pmatrix}$$

Теперь мы уже располагаем всем необходимым, чтобы записать явный вид функции правдоподобия. Но сделаем предварительно одно очень важное линейное преобразование вектора  $V$

$$\Delta Y = \tilde{Y}^{(1)} + \epsilon$$

$$\Delta = \tilde{Y}^{(2)}$$

(1.4)

$$\epsilon = \epsilon$$

(1.4) - это система  $3(n-1)$  линейных уравнений.

В левой части первых  $(n-1)$  уравнений этой системы стоят полные смещения от прямой линии (оси  $ox$ ) за счёт кулоновских смещений и измерительных ошибок по оси  $OY$ .

В матричном представлении система (1.4) запишется так:

$$\begin{pmatrix} \Delta Y \\ \Delta \\ \epsilon \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & | & 0 & | & E \\ \hline & & E & & 0 \\ \hline 0 & | & 0 & | & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{Y}^{(1)} \\ \tilde{Y}^{(2)} \\ \epsilon \end{pmatrix} \quad (1.5)$$

здесь  $E$  - единичная матрица.

Нетрудно видеть, что якобиан преобразования (1.5) равен 1, т.е. преобразование является невырожденным линейным преобразованием.

Обозначим матрицу преобразования (1.5) через  $C$ .

Тогда, согласно теореме (Т.2.4.1)<sup>3/</sup>,  $3(n-1)$ -мерный случайный вектор  $(\Delta Y, \Delta, \epsilon)^T = W$  имеет совместное нормальное распределение с матрицей ковариаций

$$C_2 \Sigma C^T = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} + \Sigma_{33} & \Sigma_{12} & \Sigma_{33} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} & 0 \\ \Sigma_{33} & 0 & \Sigma_{33} \end{pmatrix} \quad (1.6)$$

Итак, получена совместная нормальная плотность распределения вероятностей вектора полных смещений точек трека от прямой линии (или от "реальной" траектории - для треков в магнитном поле), вектора угловых кулоновских отклонений и вектора измерительных ошибок.

$$p(w / 0, \Sigma) = (2\pi)^{-3/2(n-1)} |\Sigma|^{-1/2} \exp\left[-\frac{1}{2} W^T \Sigma^{-1} W\right] \quad (1.7)$$

Систему индексов здесь упростим, поскольку дальше будем работать только с распределением, записанным в форме (1.7). Поэтому, чтобы избежать в дальнейшем путаницы, еще раз выпишем значение каждого из символов, встречающихся в формуле (1.7):

$$W = \begin{pmatrix} (Y - \langle Y \rangle) = \Delta Y \\ \Delta \\ \epsilon \end{pmatrix} \quad \text{где } Y - (n-1) \text{ - мерный вектор случайных измерений на треке;}$$

$\langle Y \rangle = \langle Y(\Theta^k, L) \rangle$  - вектор средних значений для  $Y$ ,  $\Delta$  - вектор случайных угловых отклонений за счёт кулоновского рассеяния в слое вещества толщиной  $l$ ;  $\epsilon$  - вектор измерительных ошибок в точках случайных измерений;  $\Sigma$  - ковариационная матрица:

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} + \Sigma_{33} & \Sigma_{12} & \Sigma_{33} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} & 0 \\ \Sigma_{33} & 0 & \Sigma_{33} \end{pmatrix} \quad (1.8)$$

где

$$\Sigma_{11} = \frac{\Theta_s^2}{12} x_i^2 (3x_j - x_i); \quad \Sigma_{22} = \frac{\Theta_s^2}{2} (x_i - x_{i-1});$$

$$\Sigma_{12} = \Sigma_{21}^T = \begin{cases} 0, & j > i \\ \frac{\Theta_s^2}{4} [(x_j - x_{j-1})(2x_i - x_j - x_{j-1})], & i \geq j. \end{cases}$$



Для всех  $1 \leq i, j \leq n-1$

$$\theta_{ij}^2 = \text{const} \frac{M^2 + P^2}{P^4},$$

где  $M$  и  $P$ , соответственно, масса и импульс частицы<sup>/2/</sup>,  $\Sigma_{33}$  - ковариационная матрица измерительных ошибок.

Нетрудно видеть, что детерминант

$$|\Sigma| = \left| \begin{array}{c|c} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \hline \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{array} \right| \cdot |\Sigma_{33}| > 0,$$

поскольку ковариационная матрица  $\Sigma$  является положительно определенной матрицей.

Из положительной определенности матрицы  $\Sigma$  следует (см.<sup>/4/</sup> теорема Сильвестра), что главные миноры матрицы положительны. Поэтому матрица  $\Sigma^{-1}$  существует. Найдем теперь весовую матрицу  $\Sigma^{-1}$ , для чего последовательно несколько раз подряд воспользуемся формулами Фробениуса<sup>/5/</sup> для вычисления матриц, обратных блочным матрицам.

Рассмотрим матрицу

$$M = \left[ \begin{array}{c|c} \Sigma_{11} + \Sigma_{33} & \Sigma_{12} \\ \hline \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{array} \right], \quad (1.9)$$

Поскольку матрица  $\Sigma_{22}$  размерности  $[n-1, n-1]$  является диагональной, то ее обращение не представляет труда. Воспользовавшись формулами Фробениуса /5/, для  $M^{-1}$  получим

$$M^{-1} = \left( \begin{array}{c|c} K^{-1} & -K^{-1} \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \\ \hline -\Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K^{-1} & \Sigma_{22}^{-1} + \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K^{-1} \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \end{array} \right), \quad (2.0)$$

где

$$K = ((\Sigma_{11} + \Sigma_{33}) - \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21}).$$

Матрицу  $\Sigma$  (1.8) теперь запишем с использованием матрицы  $M$  (1.9) в следующем виде:

$$\Sigma = \left( \begin{array}{c|c} M & \Sigma_{33} \\ \hline \Sigma_{33} & 0 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{c|c} M & D_2 \\ \hline D_3 & \Sigma_{33} \end{array} \right), \quad (2.1)$$

где обозначим

$$D_2 = (\Sigma_{33}, 0)^T, \quad D_3 = (\Sigma_{33}, 0).$$

Повторно применяя метод последовательного разбиения на клетки Фробениуса, для матрицы  $\Sigma^{-1}$  получим, воспользовавшись тем, что матрица  $\Sigma_{33}$  - диагональна и ее обращение не представляет труда

$$\vec{\Sigma}^{-1} = \left[ \begin{array}{c|c} & \\ \hline K_2 & L_2 \\ \hline M_2 & N_2 \end{array} \right], \quad \text{где } K_2 = (M - D_2 \Sigma_{33}^{-1} D_3)^{-1} \quad (2.2)$$

$$L_2 = -K_2 D_2 \Sigma_{33}^{-1}, \quad M_2 = -\Sigma_{33}^{-1} D_3 K_2, \quad N_2 = \Sigma_{33}^{-1} - \Sigma_{33}^{-1} D_3 L_2.$$

Далее воспользуемся формальными операциями над матрицами

$$D_2 \Sigma_{33}^{-1} D_3 = \left[ \begin{array}{c|c} \Sigma_{33} & \\ \hline 0 & \end{array} \right] \Sigma_{33}^{-1} \left[ \begin{array}{c|c} \Sigma_{33} & \\ \hline 0 & \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{c|c} \Sigma_{33} & 0 \\ \hline 0 & 0 \end{array} \right],$$

$$K_2^{-1} = M - D_2 \Sigma_{33}^{-1} D_3 = \left[ \begin{array}{c|c} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \hline \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{array} \right],$$

т.е.  $K_2$  совпадает с матрицей  $M^{-1}$  (2.0), если бы в матрице  $M$  (1.9) в левой верхней клетке отсутствовала добавка  $\Sigma_{33}$ . Если теперь обозначить

$$K_1 = (\Sigma_{11} - \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21})^{-1}; \quad L_1 = -K_1 \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1},$$

то матрица  $K_2$  принимает вид:

$$K_2 = \left[ \begin{array}{c|c} K_1 & L_1 \\ \hline L_1^T & \Sigma_{22}^{-1} - \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} L_1 \end{array} \right].$$

Аналогичным образом, теперь уже воспользовавшись последним представлением для  $K_2$ , мы получим выражения для матриц  $L_2$ ,  $M_2$ ,  $N_2$ .

$$M_2 = -[K_1, L_1]; \quad L_2 = -\left[ \begin{array}{c} K_1 \\ L_1^T \end{array} \right]$$

$$N_2 = [\Sigma_{33}^{-1} + K_1],$$

поскольку  $K_1$  — симметрическая.

Итак, можем записать окончательный вид весовой матрицы (ковариационная и весовая матрица приводятся для сравнения вместе)

$$\Sigma = \left( \begin{array}{c|c|c} \Sigma_{11} + \Sigma_{33} & \Sigma_{12} & \Sigma_{33} \\ \hline \Sigma_{21} & \Sigma_{22} & 0 \\ \hline \Sigma_{33} & 0 & \Sigma_{33} \end{array} \right) \quad \Sigma^{-1} = \left( \begin{array}{c|c|c} K & -K \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} & -K \\ \hline -\Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K & \Sigma_{22}^{-1} + R & \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K \\ \hline -K & K \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} & \Sigma_{33}^{-1} + K \end{array} \right) \quad (2.3)$$

где

$$K = (\Sigma_{11} - \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21})^{-1}, \quad R = \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1}.$$

Теперь можно получить явный вид квадратичной формы в показателе экспоненты распределения (1.7) для случайного вектора  $W$

$$\begin{aligned}
 W^T \Sigma^{-1} W = & \Delta Y^T \{K\} \Delta Y + \Delta^T \{ \Sigma_{22}^{-1} + R \} \Delta + \epsilon^T \{ \Sigma_{33}^{-1} + K \} \epsilon - \\
 & - 2\Delta Y^T \{K \Sigma_{12} \Sigma_{22}^{-1}\} \Delta - 2\Delta Y^T \{K\} \epsilon + 2\Delta^T \{ \Sigma_{22}^{-1} \Sigma_{21} K \} \epsilon,
 \end{aligned}
 \tag{2.4}$$

где матрицы  $K$  и  $R$  определены выше.

Итак, найдена квадратичная форма (2.4), соответствующая ковариационной матрице  $\Sigma$  - полной ковариационной матрице процесса геометрической реконструкции кинематических параметров для заряженных частиц тяжелее электрона. Тем самым закончено построение функции распределения условных вероятностей  $P(Y/\Theta, L)$ .

В дальнейшем будем рассматривать полную функцию правдоподобия (1.7) с квадратичной формой (2.4) в показателе экспоненты.

В заключение автор благодарит Н.Н. Говоруна, И.Н. Силина за постоянное внимание к работе и полезные обсуждения, а также В.И. Мороза, Г.А. Ососкова, В.П. Жигунова за полезные советы.

#### Л и т е р а т у р а

1. Г.А. Емельяненко. Препринт ОИЯИ, Р10- 5279, , Дубна, 1970.
2. Б. Росси. Частицы больших энергий. ГИТЛ, Москва, 1955.
3. Т. Андерсон. Введение в многомерный статистических анализ. ГИТЛ, Москва, 1961.
4. А.К. Фадеев и В.Н. Фадеева. Вычислительные методы линейной алгебры. Физматгиз, Москва, 1960.
5. Ф.Р. Гантмахер. Теория матриц. Наука, Москва, 1967.

Рукопись поступила в издательский отдел

22 июля 1970 года.