

**М. Ф. Б о р д о к, А. А. И л ю х и н** (Москва, ТВП). **О сложности определения двоичного вектора при наличии случайной информации.**

Пусть задана двоичная последовательность фиксированной длины:  $\Theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n)$ ,  $\theta_i \in \{0, 1\}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ . Предполагается, что существует тест, который позволяет определить истинную последовательность. В этом случае среднее число опробований до нахождения истинной последовательности при тотальном переборе составит  $S = (N + 1)/2$ , где  $N = 2^n$  — число последовательностей.

Пусть на основании наблюдений некоторого случайного вектора  $\bar{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  можно получить информацию об истинной последовательности, тогда среднее число опробований может быть существенно снижено. А именно, имеет место соотношение:  $S(\bar{X}) = \sum_{k=1}^N kP(\Theta^{(k)}|\bar{X})$ , где  $P(\Theta^{(1)}|\bar{X}) \geq P(\Theta^{(2)}|\bar{X}) \geq \dots \geq P(\Theta^{(N)}|\bar{X})$ . Для определения вероятности, когда  $S(\bar{X})$  станет меньше некоторого заданного числа, необходимо знать функцию распределения  $S(\bar{X})$ . Нахождение распределения  $S(\bar{X})$  представляет собой сложную задачу даже для случая, когда распределение случайного вектора  $\bar{X}$  имеет простой вид. Поэтому целесообразно получить оценку снизу величины  $S(\bar{X})$  некой случайной величиной, распределение которой будет иметь известный вид.

В работе, представленной данным докладом, для получения оценки снизу величины  $S(\bar{X})$  используется квадрат длины вектора  $\bar{P}(\bar{X}) = (P(\Theta^{(1)}|\bar{X}), P(\Theta^{(2)}|\bar{X}), \dots, P(\Theta^{(N)}|\bar{X}))$  в  $N$ -мерном пространстве, т. е.  $\|\bar{P}(\bar{X})\| = \sum_{i=1}^N P^2(\Theta^{(i)}|\bar{X})$ . Если  $S(\bar{P}(\bar{X})) \geq (N + 1)/3$ , то из условия  $\|\bar{P}(\bar{X})\| \leq 12(c - (N + 1)/2)^2/[N(N^2 - 1)]$  следует, что  $S(\bar{P}(\bar{X})) \geq c \geq (N + 1)/3$ , где  $c$  — некоторый параметр.

Если  $(N + 1)/3 - k/3 \geq S(\bar{P}(\bar{X})) \geq (N + 1)/3 - (k + 1)/3$ , то из условия

$$\|\bar{P}(\bar{X})\| \leq \frac{12(c - (N - k)/2)^2}{(N - k)(N - k - 1)(N - k - 2)} + \frac{k + 1}{N(N - k - 1)}$$

следует, что  $S(\bar{P}(\bar{X})) \geq c$ .

Использование для оценки  $\|\bar{P}(\bar{X})\|$  целесообразно в силу того, что при определенных условиях распределение случайной величины  $\|\bar{P}(\bar{X})\|$  асимптотически при  $n \rightarrow \infty$  будет стремиться к логарифмически нормальному распределению. Действительно, легко видеть, что  $\|\bar{P}(\bar{X})\| = \prod_{i=1}^n (1/2 + 2(1/2 - P(\Theta^{(i)}|\bar{X}))^2)$ . Следовательно, если случайные величины  $P(\Theta^{(i)}|\bar{X})$  при  $i = 1, 2, \dots, n$  независимы и одинаково распределены, то при  $n \rightarrow \infty$  распределение случайной величины  $\|\bar{P}(\bar{X})\|$  стремится к логарифмически нормальному распределению. Плотность данного распределения имеет вид  $p(x) = (1/(\sigma x \sqrt{2\pi}))e^{-(\ln(x) - a)^2/(2\sigma^2)}$ , где  $a$  и  $\sigma$  — параметры. Моменты данного распределения  $\mathbf{E} X^k = e^{ka + k^2 \sigma^2/2}$ . Следовательно, параметры распределения  $a$  и  $\sigma$  можно определить, исходя из первых двух моментов  $\mathbf{E} X$  и  $\mathbf{E} X^2$ . В нашем случае имеем

$$\mathbf{E} \|\bar{P}(\bar{X})\|^j = \left( \mathbf{E} \left( \frac{1}{2} + 2 \left( \frac{1}{2} - P(\Theta^{(1)}|\bar{X}) \right)^2 \right)^j \right)^n, \quad j = 1, 2.$$

Таким образом, при достаточно большом  $n$  для нахождения распределения случайной величины  $\|\bar{P}(\bar{X})\|$  достаточно знать значения первых четырех моментов распределения случайной величины  $P(\Theta|\bar{X})$ . Это позволит получить оценку  $P\{S(\bar{P}) \leq x\} \leq 1 - F_{LN(a, \sigma)}(y(x))$ , где  $F_{LN(a, \sigma)}$  — функция распределения логарифмически-нормального закона с параметрами  $a$  и  $\sigma$ ,  $y(x) = (4x - 2)/(9x^2 - 9x + 2) - 1/N$ ,  $1 \leq x \leq (N + 1)/2$ .

Для случая, когда  $X_j = \Theta_j + \eta_j$ ,  $j = 1, 2, \dots, n$ , где  $\eta_j$  — независимые одинаково распределенные случайные величины, не зависящие с  $\Theta_j$ , условные вероятности имеют вид

$$P\{\Theta_j = 0 | X_j = y_j\} = \frac{P\{\eta_j = y_j\}}{P\{\eta_j = y_j\} + P\{\eta_j = y_j - 1\}}.$$

Для проверки точности приведенной оценки рассмотрим случай, когда  $P\{\eta_j = k\} = 2^{-t} \binom{t}{k}$ , следовательно,  $P\{\Theta_j|X\} = 1 - \eta_j/t$ . Тогда

$$\mathbf{E} \|\bar{P}\| = \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(1 + \frac{1}{t}\right), \quad \mathbf{E} \|\bar{P}\|^2 = \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{t} + \frac{3}{2t^2} - \frac{1}{t^3}\right).$$

Исходя из данных соотношений при  $t = 2$ , получим

$$a = 2n \ln \left(\frac{n+1}{2n}\right) - \frac{n}{2} \ln \left(\frac{n^3 + 2n^2 + 3n - 2}{4n^2}\right),$$

$$\sigma^2 = n \ln \left(\frac{n+1}{2n}\right) - 2n \ln \left(\frac{n^3 + 2n^2 + 3n - 2}{4n^2}\right).$$

При  $t = 2$  распределение среднего числа перебора до нахождения истинной последовательности будет иметь вид

$$\tilde{F}(x) = \sum_{j=n-1-|\log_2(x-1/2)|} \frac{1}{2^n} \binom{n}{k}.$$

Для  $n = 500$  разность между оценкой  $\tilde{F}(x)$  функции распределения и функцией распределения  $F(x)$  составила: при  $x \leq 2,4 \cdot 10^{67}$  и  $x \geq 5,2 \cdot 10^{92}$  — меньше  $10^{-7}$ ; на промежутке от  $2,44 \cdot 10^{57}$  до  $5,19 \cdot 10^{92}$  максимальное значение разности равно  $0,2227$  в точке  $x = 2,26 \cdot 10^{74}$ .