

В. И. Степахно, М. Я. Ружи́ло (Нац. аграр. ун-т, Київ)

О ВЫБОРКАХ НЕЗАВИСИМЫХ СЛУЧАЙНЫХ ВЕКТОРОВ В ПРОСТРАНСТВАХ НЕОГРАНИЧЕННО ВОЗРАСТАЮЩЕЙ РАЗМЕРНОСТИ

We study the asymptotic behavior of a set of random vectors ξ_i , $i = 1, \dots, m$ whose coordinates are independent and equally distributed in a space of infinitely increasing dimension. We investigate the asymptotics of distribution of the random vectors, the consistency of sets $M_m^{(n)} = \{\xi_1, \dots, \xi_m\}$ and $X_n^\lambda = \{x \in X_n : \rho(x) \leq \lambda n\}$, and the mutual disposition of vector pairs.

Вивчається асимптотична поведінка множини випадкових векторів ξ_i , $i = 1, \dots, m$, координати яких незалежні і однаково розподілені у просторі необмежено зростаючої розмірності. Досліджується асимптотика розподілу випадкових векторів, сумісність множин $M_m^{(n)} = \{\xi_1, \dots, \xi_m\}$ і $X_n^\lambda = \{x \in X_n : \rho(x) \leq \lambda n\}$, взаємне розташування пар векторів.

1. Рассматриваются независимые одинаково распределенные случайные векторы $\{\xi_k, k = 1, \dots, m\}$ в пространстве R^n . Предполагается, что координаты вектора $\xi_k = (\xi_k^1, \dots, \xi_k^n)$ независимы и одинаково распределены. Обозначим через $M_m^{(n)}$ случайное множество в R^n : $M_m^{(n)} = (\xi_k, \dots, \xi_m)$.

В настоящей статье изучается асимптотическое поведение этого множества, когда $n \rightarrow \infty$ и $m \rightarrow \infty$. Такая задача рассматривалась в работах А. В. Скорохода и В. И. Степахно [1, 2] для случая, когда ξ_1^1 имеет гауссовское распределение или распределение некоторого специального вида.

Здесь изучается случай, когда $P\{\xi_1^1 = \pm 1\} = 1/2$. Это простейшее дискретное распределение и в этом случае возможно более полное исследование поведения множества $M_m^{(n)}$. Отметим, что применяемый метод тесно связан с идеей „больших уклонений”, впервые рассмотренными Н. Chernoff [3] (см. дальнейшее развитие этих исследований в монографии R. S. Ellis [4].)

2. В указанных выше работах А. В. Скорохода и В. И. Степахно основные результаты относились к исследованию множества на прямой $\{\|\xi_k\|, k = 1, \dots, m\}$. В нашем случае $P\{\|\xi_k\| = \sqrt{n}\} = 1$ и такие исследования теряют смысл. Тем не менее можно получить содержательные теоремы (утверждения), характеризующие множество $M_m^{(n)}$.

Обозначим через X_n множество векторов X_i в пространстве R^n для которых $x^i \in \{-1; 1\}$, $i = 1, \dots, n$, x^i — координаты X .

Очевидно, $M_m^{(n)} \subset X_n$. Для характеристики $M_m^{(n)}$ будем использовать функции $\varphi: X_n \rightarrow R$, для которых $\varphi(\Pi X) = \varphi(X)$ для любого оператора Π , переставляющего координаты вектора X . Т. е. φ есть симметричная функция координат. Она зависит только от числа единиц среди координат (остальные будут -1). Поэтому любая такая функция есть некоторая функция от

$$\rho(x) = \sum_{i=1}^n x_i.$$

Эта функция и будет использоваться для описания множества $M_m^{(n)}$. Предварительно исследуем асимптотику распределения $\rho(\xi)$.

Лемма 1. Пусть $|k| \leq n$, $\frac{n-k}{2} \in Z_+$, тогда

$$\log P\{\rho(\xi) = k\} = ng\left(\frac{|k|}{n}\right) + o(n), \quad (1)$$

где $g(\lambda): [0;1] \rightarrow R'$ определяется формулой

$$g(\lambda) = \frac{1+\lambda}{2} \log \frac{1}{1+\lambda} + \frac{1-\lambda}{2} \log \frac{1}{1-\lambda}. \quad (2)$$

Доказательство. Из формулы Бернулли следует

$$P\{\rho(\xi) = k\} = C_n^{(n-k)/2} \cdot 2^{-n} = \frac{n! \cdot 2^{-n}}{\left(\frac{n+k}{2}\right)! \left(\frac{n-k}{2}\right)!},$$

$$\begin{aligned} \log P\{\rho(\xi) = k\} &= \log \frac{n! \cdot 2^{-n}}{\left(\frac{n+k}{2}\right)! \left(\frac{n-k}{2}\right)!} = \\ &= \log n! - n \log 2 - \log \left(\frac{n+k}{2}\right)! - \log \left(\frac{n-k}{2}\right)! = \\ &= n \log n - n - n \log 2 - \left(\frac{n+k}{2}\right) \log \frac{n+k}{2} + \frac{n+k}{2} - \\ &\quad - \frac{n-k}{2} \log \frac{n-k}{2} + \frac{n-k}{2} + o(n) = \\ &= n \left(\frac{n+k}{2n} \log \frac{n}{n+k} + \frac{n-k}{2n} \log \frac{n}{n-k}\right) + o(n) = ng\left(\frac{|k|}{n}\right) + o(n). \end{aligned}$$

При этом использован вывод из формулы Стирлинга

$$\log n! = n \log n - n + o(n).$$

Значит,

$$\log P\{\rho(\xi) = k\} = ng\left(\frac{|k|}{n}\right) + o(n).$$

Замечание 1. Функция $g(\lambda)$ на отрезке $[0;1]$ строго убывает и выпукла вверх, $g(0) = 0$, $g(1) = -\log 2$.

Теорема 1. Пусть $X_n = \{x \in X_n: \rho(x) \leq \lambda n\}$, $m \sim c^n$, где $c > 1$. Тогда справедливы следующие утверждения:

1) если $1 < c < 2$ и α — решение уравнения $g(\alpha) = -\log c$, то

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{M_m^{(n)} \subset X_n^\lambda\} = \begin{cases} 0 & \text{при } \lambda < \alpha; \\ 1 & \text{при } \lambda > \alpha; \end{cases}$$

2) если $c > 2$, то $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{M_m^{(n)} = X_n\} = 1$.

Доказательство. Пусть $\lambda > \alpha$, тогда

$$\begin{aligned} P\{|\rho(x)| > n\lambda\} &= \sum_{|k| > n\lambda} C_n^{(n-k)/2} \cdot 2^{-n} \leq \\ &\leq n \sup_{|k| > n\lambda} C_n^{(n-k)/2} \cdot 2^{-n} \leq e^{n(g(\lambda) + \varepsilon) + o(n)} \quad \forall \varepsilon > 0. \end{aligned}$$

Следовательно,

$$\begin{aligned}
 P\{X_n^\lambda \setminus M_m^{(n)} \neq 0\} &\leq P\left\{\sup_{k \leq m} |\rho(\xi_k)| > n\lambda\right\} \leq \\
 &\leq m e^{n(g(\lambda)+\varepsilon)+o(n)} = C^n e^{n(g(\lambda)+\varepsilon)+o(n)} = \\
 &= e^{n \log C} e^{n(g(\lambda)+\varepsilon)} = e^{n(g(\lambda)+\log C+\varepsilon)} = 0
 \end{aligned}$$

для $n \rightarrow \infty$ и достаточно малого $\varepsilon > 0$, поскольку

$$g(\lambda) + \log C + \varepsilon = g(\lambda) - g(\alpha) + \varepsilon < 0$$

вследствие того, что $g(\lambda)$ и $g(\alpha)$ — функции с отрицательными значениями и $g(\lambda) < g(\alpha)$ ($g(\lambda)$ — убывающая функция). Значит, второе соотношение утверждения 1 доказано.

Пусть $\lambda < \alpha$, тогда $P\{|\rho(\xi)| > n\lambda\} \leq e^{n(g(\lambda)+\varepsilon)+o(n)} \quad \forall \varepsilon > 0$. Следовательно,

$$\begin{aligned}
 P\{M_m^{(n)} \subset X_n^\lambda\} &= P\left\{\sup_{k \leq m} |\rho(\xi_k)| \leq \lambda n\right\} = \\
 &= (P\{|\rho(\xi)| \leq \lambda n\})^m = (1 - P\{|\rho(\xi)| > \lambda n\})^m = \\
 &= (1 - e^{n(g(\lambda)+\varepsilon)+o(n)})^m \leq \exp\{-m \exp\{n(g(\lambda)+\varepsilon)+o(n)\}\} = \\
 &= \exp\{-\exp\{n(g(\lambda)+\log C+\varepsilon)\}\} = 0
 \end{aligned}$$

для достаточно малого $\varepsilon > 0$ и $n \rightarrow \infty$, поскольку $g(\lambda) + \log C + \varepsilon = g(\lambda) - g(\alpha) + \varepsilon > 0$ вследствие того, что $g(\lambda) > g(\alpha)$, когда $\lambda < \alpha$. Первое утверждение доказано.

Для $x \in X_n$ положим

$$v_m^{(n)}(x) = \sum_{k \leq m} \mathbf{1}_{\xi_k=x}, \quad v_m^{(n)} = \inf_{x \in X_n} v_m^{(n)}(x).$$

Покажем, что $\lim_{n \rightarrow \infty} P\{v_m^{(n)} \geq 1\} = 1$ для всех l .

Пусть m изменяется от 1 до C^n . Будем трактовать его как время и обозначим через ζ_m число различных элементов множества $M_m^{(n)}$. Заметим, что $\zeta_{m+1} = \zeta_m + \mathbf{1}_{\zeta_{m+1} \in X_n \setminus M_m^{(n)}}$ и ζ_{m+1} не зависит ни от множества $M_m^{(n)}$, ни от ζ_m . Поэтому ζ_m есть цепь Маркова, для которой

$$\begin{aligned}
 P\{\zeta_{m+1} - \zeta_m = 0 / \zeta_m = k\} &= \frac{k}{2^n}, \\
 P\{\zeta_{m+1} - \zeta_m = 1 / \zeta_m = k\} &= \frac{2^n - k}{2^n}.
 \end{aligned}$$

Эта цепь Маркова приводится в состояние k в момент времени τ_k , которое имеет геометрическое распределение

$$P\{\tau_k = l\} = \left(\frac{k}{2^n}\right)^{l-1} \frac{2^n - k}{2^n}, \quad l = 1, 2, \dots;$$

при этом величины τ_k независимы для разных k .

Обозначим $\theta^{(n)} = \tau_1 + \dots + \tau_{2^n-1}$, $m = \theta^{(n)}$ — время, необходимое для того, чтобы $M_m^{(n)} = X_n$. Значит, при $m = C^m$

$$P\{M_m^{(n)} = X_n\} = P\left\{\sum_{k=1}^{2^n-1} \tau_k \leq C^n\right\} =$$

$$= 1 - P\left\{\sum_{k=1}^{2^n-1} \tau_k > C^n\right\} \leq 1 - \frac{1}{C^n} E \sum_{k=1}^{2^n-1} \tau_k = 1,$$

поскольку $E\tau_k = \frac{2^n}{2^n - k}$,

$$\sum_{k=1}^{2^n-1} \frac{2^n}{2^n - k} = 2^n \sum_{k=1}^{2^n-1} \frac{1}{2^n - k} \sim 2^n \log 2^n,$$

а $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{C^n} 2^n \log 2^n = 0$ при $C > 2$. Итак, второе утверждение доказано.

Замечание 2. Пусть выполнены условия теоремы. Мы можем построить случайные времена $\theta_1^{(n)}, \theta_2^{(n)}, \dots$ так, чтобы

$$\{\theta_1^{(n)} + \dots + \theta_l^{(n)} + i, i = 1, \dots, \theta_{l+1}^{(n)}\} = X_n.$$

Тогда при $m \geq \theta_1^{(n)} + \dots + \theta_l^{(n)}$ будет $v_m^{(n)} \geq l$ и, следовательно,

$$P\{v_m^{(n)} \geq l\} \leq 1 - P\{\theta_1^{(n)} + \dots + \theta_l^{(n)}\} \leq$$

$$\leq 1 - \frac{lM\theta^{(n)}}{m}, \text{ а } \frac{lM\theta^{(n)}}{m} \rightarrow 0 \text{ для любого } l.$$

Заметим, что можно выбрать $l = ln$, лишь бы $\frac{\ln M\theta^{(n)}}{m} \rightarrow 0$.

3. Будем теперь изучать взаимное расположение пар векторов. Для этого будем рассматривать функции $f(x, \bar{x}): X_n^2 \rightarrow R$, удовлетворяющие условию $f(x, \bar{x}) = f(\Pi x, \Pi \bar{x})$. Можно показать, что такая функция есть скалярное произведение от (x, \bar{x}) .

Для характеристики множества $\{f(\xi_i, \xi_j): i, j \in \overline{1, m}\}$ достаточно изучить множество $\{(\xi_i, \xi_j): i, j \in \overline{1, m}\}$. Нам потребуются некоторые вспомогательные результаты.

Лемма 2. Пусть $x \in X_n$. Тогда для $|k| \leq n$

$$P\{(\xi_1, x) = k\} = P\{\rho(\xi_1) = k\}.$$

Доказательство. Положим $\tilde{\xi} = (\tilde{\xi}^1, \dots, \tilde{\xi}^n)$, где $\tilde{\xi}^i = \xi_1^i x^i$, $(x^1, \dots, x^n) = x$. Очевидно, $P\{\tilde{\xi}^i = \pm 1\} = 1/2$, так что $\tilde{\xi}$ имеет такое же распределение, как и ξ_1 . Так как $(\xi_1, x) = \rho(\xi)$, то

$$P\{(\xi_1, x) = k\} = P\{\rho(\tilde{\xi}) = k\} = P\{\rho(\xi_1) = k\}.$$

Следствие.

1) $P\{(\xi_1, \xi_2) = k/\xi_1\} = P\{\rho(\xi_2) = k\}$;

2) $P\{(\xi_1, \xi_2) = k, (\xi_1, \xi_3) = l\} = P\{\rho(\xi_1) = k\} P\{\rho(\xi_1) = l\}$.

Рассмотрим случайную величину

$$\eta_k = \sum_{i \neq j} 1_{(\xi_i, \xi_j) = k}.$$

Ниже вычислены ее первые два момента. Пусть $\alpha_k = P\{\rho(\xi_1) = k\}$. Очевидно,

$$M\eta_k = (m^2 - m)\alpha_k, \quad (3)$$

$$M\eta_k^2 = \sum_{i \neq j} \sum_{i_1 \neq j_1} P\{(\xi_i, \xi_j) = k, (\xi_{i_1}, \xi_{j_1}) = k\}.$$

Заметим, что из следствия 2) вытекает соотношение

$$P\{(\xi_i, \xi_j) = k, (\xi_{i_1}, \xi_{j_1}) = k\} = \begin{cases} \alpha_k, & \text{если } i = i_1, j = j_1 \text{ или } i = j_1, j = i_1; \\ \alpha_k^2 & \text{— во всех остальных случаях.} \end{cases}$$

Поэтому

$$M\eta_k^2 = 2(m^2 - m)\alpha_k + [(m^2 - m)^2 - 2(m^2 - m)]\alpha_k^2. \quad (4)$$

В частности,

$$D\eta_k = M\eta_k^2 - (M\eta_k)^2 = 2(m^2 - m)(\alpha_k - \alpha_k^2). \quad (5)$$

Теорема 2. Пусть $m \sim C^n$, $2 \log C > -g(\lambda)$. Тогда

$$\min \left\{ \eta_k; g\left(\frac{|k|}{n}\right) \geq g(\lambda) \right\} \rightarrow \infty$$

по вероятности, если $n \rightarrow \infty$.

Доказательство. Пусть $1 > \delta > 0$. Тогда

$$\begin{aligned} P\{\eta_k \leq (1 - \delta)M\eta_k\} &\leq P\{|\eta_k - M\eta_k| > \delta M\eta_k\} \leq \frac{D\eta_k}{\delta^2 (M\eta_k)^2} = \\ &= \frac{2(m^2 - m)(\alpha_k - \alpha_k^2)}{\delta^2 (m^2 - m)^2 \alpha_k^2} \leq \frac{2}{\delta^2 (m^2 - m) \alpha_k} \leq \frac{4}{\delta^2 m^2 \alpha_k}. \end{aligned}$$

Следовательно,

$$\begin{aligned} P\left\{ \min_{g\left(\frac{|k|}{n}\right) \geq g(\lambda)} \frac{\eta_k}{M\eta_k} \geq 1 - \delta \right\} &\leq \\ &\leq \sum_{|k| \leq g(\lambda)n} P\{\eta_k \leq (1 - \delta)M\eta_k\} \leq \sum_{|k| \leq g(\lambda)n} \frac{4}{\delta^2 m^2 \alpha_k}. \end{aligned}$$

Заметим, что из формулы (1) следует соотношение

$$\frac{1}{m^2 \alpha_k} \sim \exp\left(-2n \log c - ng\left(\frac{|k|}{n}\right) + o(n)\right) \leq \exp\{-n\varepsilon + o(n)\},$$

где $0 < \varepsilon < 2 \log C + g(\lambda)$; такое $\varepsilon > 0$ существует в силу условия теоремы. Значит,

$$P\left\{ \min_{g\left(\frac{|k|}{n}\right) \geq g(\lambda)} \eta_k \geq (1 - \delta) \min M\eta_k \right\} \leq 2ne^{-n\varepsilon + o(n)} \rightarrow 0$$

при $g\left(\frac{|k|}{n}\right) \geq g(\lambda)$. Остается заметить, что в тех же обозначениях

$$M\eta_k \sim e^{n\varepsilon + o(n)} \rightarrow \infty.$$

Теорема доказана.

Замечание 3. Пусть $2 \log c < -g(\bar{\lambda})$. Тогда

$$\left\{ \sup \eta_k : g\left(\frac{|k|}{n}\right) \leq g(\bar{\lambda}) \right\} \rightarrow 0$$

по вероятности при $n \rightarrow \infty$.

Это вытекает из соотношения

$$M\eta_k = \exp \left\{ n \left(2 \log c + g\left(\frac{|k|}{n}\right) \right) + o(n) \right\} \leq \exp \{-n\varepsilon + o(n)\},$$

где $2 \log c + g(\bar{\lambda}) \leq -\varepsilon \quad \forall \varepsilon > 0$.

Теорема 3. Пусть $m \sim c^n$, $c > 1$ и λ_0 есть решение уравнения $2 \log c + g(\lambda_0) = 0$. Тогда $\min \left\{ \frac{1}{n} |\xi_i - \xi_j| : i \neq j \right\} \rightarrow 2(1 - \lambda_0)$ сходится по вероятности.

Доказательство. Имеем $|\xi_i - \xi_j| = 2n \left(1 - \frac{(\xi_i, \xi_j)}{n} \right)$. Пусть $\lambda_1 < \lambda_0 < \lambda_2$. Из теоремы 2 вытекает

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \max_{i \neq j} (\xi_i, \xi_j) > 2n(1 - \lambda_2) \right\} = 1,$$

а из замечания к теореме —

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \max_{i \neq j} (\xi_i, \xi_j) < 2n(1 - \lambda_1) \right\} = 0.$$

Теорема доказана.

1. Скороход А. В., Степаню В. И. О некоторых эмпирических характеристиках многомерного нормального распределения // Теория вероятностей и ее применения. — 1991. — 36, № 2. — С. 386 — 395.
2. Скороход А. В., Степаню В. И. Об одном классе распределений и связанных с ним теоремах о больших отклонениях // Докл. АН УССР. Сер. А. — 1991. — № 7. — С. 34 — 38.
3. Chernoff H. A assured asymptotic efficiency for test of a hypothesis based on the sum of observations // Ann. Math. Statist. — 1952. — 23. — P. 493 — 507.
4. Ellis R. S. Entropy large deviations and statistical mananics. — New York etc.: Springer-Verlag, 1985. — P. 38 — 50.

Получено 19.12.96