

Л.Г. Ветров, А.Л. Сунчалина

О КОРРЕЛЯЦИИ МЕЖДУ НАРАБОТКАМИ ИЗДЕЛИЙ, ФУНКЦИОНИРУЮЩИХ В ЦИКЛИЧЕСКИХ РЕЖИМАХ

Найдена верхняя граница коэффициента корреляции для двумерных дискретных моделей, допускающих билинейное разложение по системам ортогональных многочленов. Численными методами показана достижимость верхней границы для ряда конкретных распределений.

E-mail: lvetrov@mail.ru

Ключевые слова: дискретные распределения, коэффициент корреляции, ортогональные многочлены, регрессия.

Наработка изделия, функционирующего в циклическом режиме, описывается дискретной целочисленной случайной величиной — числом циклов до отказа изделия. Одним из важнейших вопросов теории форсированных испытаний является вопрос о взаимной зависимости наработок одного и того же изделия в различных режимах функционирования. Естественно предположить, что вид распределения при переходе в новый режим функционирования не меняется, а меняются только параметры распределения. Основной характеристикой, описывающей взаимосвязь наработок изделия в двух режимах, является коэффициент корреляции. Для непрерывных распределений (нормальное, экспоненциальное и др.) при любых значениях параметров коэффициент корреляции может достигать единицы (линейная зависимость между наработками), но для гамма-распределения или для распределения Вейбулла с разными параметрами формы его значение строго меньше единицы. Для случайных величин, принимающих целочисленные значения, коэффициент корреляции всегда меньше единицы, за исключением совпадающих распределений. В связи с этим возникает вопрос о верхней границе для коэффициента корреляции между наработками изделия в различных циклических режимах.

Билинейные разложения и корреляция. Пусть наработки изделия в двух режимах описываются парой дискретных случайных величин (ξ_1, ξ_2) , принимающих целые неотрицательные значения с заданными вероятностями

$$\psi_i(k) = P(\xi_i = k), \quad i = 1, 2, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (1)$$

Рассмотрим последовательность многочленов $\{g_{i,n}(x), n = 0, 1, \dots\}$, получающуюся из последовательности $\{x^n, n = 0, 1, \dots\}$ процессом ор-

тогонализации Гильберта — Шмидта с весовой функцией $\psi_i(k)$, $i=1, 2$. Это означает, что $g_{i,n}(x)$ — многочлен степени n , для которого имеют место следующие соотношения:

$$\sum_{k=0}^{\infty} g_{i,n}(k) g_{i,m}(k) \psi_i(k) = \delta_{n,m} = \begin{cases} 1 & \text{при } n = m; \\ 0 & \text{при } n \neq m; \end{cases} \quad (2)$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} k^n g_{i,m}(k) \psi_i(k) = 0, \quad n = 0, 1, \dots, m-1. \quad (3)$$

В случае, когда маргинальные распределения являются пуассоновскими, ортогональные многочлены носят название многочленов Пуассона — Шарлье [1]. При биномиальном распределении система содержит многочлены степени не выше n и называется системой Кравчука, а при отрицательном биномиальном распределении у системы названия пока нет, но в ряде работ получены формулы для вычисления коэффициентов ортогональных многочленов через параметры распределения [2—5].

Будем считать, что совместная плотность $\psi(k, l) = P(\xi_1 = k, \xi_2 = l)$ допускает билинейное разложение по системе ортогональных многочленов, если

$$\psi(k, l) = \psi_1(k) \psi_2(l) \left[1 + \sum_{r=1}^{\infty} \mu_r g_{1,r}(k) g_{2,r}(l) \right], \quad (4)$$

где μ_r — некоторая последовательность коэффициентов.

Из равенства (2) непосредственно следует, что

$$\sum_{k=0}^{\infty} \psi(k, l) = \psi_2(l); \quad \sum_{l=0}^{\infty} \psi(k, l) = \psi_1(k).$$

Таким образом, для того чтобы функция $\psi(k, l)$, заданная соотношением (4), представляла двумерную плотность с маргинальными плотностями $\psi_i(k)$, необходимо и достаточно, чтобы она принимала неотрицательные значения, т. е.

$$\psi(k, l) \geq 0, \quad k, l = 0, 1, \dots \quad (5)$$

Для ряда распределений (нормальное, гамма-, пуассоновское) доказано [1, 6, 7], что для выполнения условия (5) необходимо и достаточно, чтобы последовательность μ_r была решением проблемы моментов, т. е. $\mu_r = \int_a^b t^r d\mu(t)$ для некоторого отрезка $[a, b]$ и некоторой

неотрицательной меры $d\mu(t)$ на этом отрезке. Для практических применений представляет особый интерес случай, когда распределение $d\mu(t)$ сосредоточено в одной точке: $d\mu(t) = \delta(\rho)$. В этом случае $\mu_r = \rho^r$ и соотношение (4) задает параметрическое семейство плотностей, причем параметр ρ — коэффициент корреляции между случайными величинами ξ_1 и ξ_2 , т. е. параметрическая модель полностью задается параметрами маргинальных распределений и коэффициентом корреляции.

Остановимся более подробно на свойствах двумерных распределений, допускающих билинейное разложение (4) с $\mu_r = \rho^r$. Пусть

$$g_{i,0}(x) \equiv 1, \quad g_{i,1}(x) = a_i x + b_i, \quad g_{i,2}(x) = c_i x^2 + d_i x + e_i,$$

где a_i, b_i, c_i, d_i, e_i — коэффициенты ортогональных многочленов первой и второй степени.

Тогда

$$x = \frac{1}{a_i} g_{i,1}(x) - \frac{b_i}{a_i} g_{i,0}(x);$$

$$x^2 = \frac{1}{c_i} g_{i,2}(x) - \frac{d_i}{a_i c_i} g_{i,1}(x) + \frac{b_i d_i - a_i e_i}{a_i c_i} g_{i,0}(x).$$

Для условного математического ожидания $M(\xi_2 | \xi_1 = x)$ получаем

$$M(\xi_2 | \xi_1 = x) = \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\psi(x, k)}{\psi_1(x)} =$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} \left\{ \left[\frac{1}{a_2} g_{2,1}(k) - \frac{b_2}{a_2} g_{2,0}(k) \right] \psi_2(k) \sum_{r=0}^{\infty} \rho^k g_{1,r}(x) g_{2,r}(k) \right\}.$$

Далее, меняя порядок суммирования и используя соотношение (2), получаем

$$M(\xi_2 | \xi_1 = x) = \rho \frac{g_{1,1}(x)}{a_2} - \frac{b_2}{a_2} g_{1,0}(x) = \rho \frac{a_1}{a_2} x + \rho \frac{b_1}{a_2} - \frac{b_2}{a_2}. \quad (6)$$

Таким образом, регрессия одной координаты на вторую является линейной. В качестве следствия из соотношения (6) получаем необходимое условие для выполнения условия (5).

Утверждение 1. Для того чтобы функция $\psi(k, l)$, заданная соотношением (4) с $\mu_r = \rho^r$, представляла двумерную плотность распределения, необходимо выполнение условия

$$0 \leq \rho \leq \min \left\{ \frac{b_1}{b_2}, \frac{b_2}{b_1} \right\}. \quad (7)$$

Для доказательства этого утверждения достаточно потребовать выполнение неравенств $M(\xi_2 | \xi_1 = x) \geq 0$ и $M(\xi_1 | \xi_2 = x) \geq 0$ при $x = 0$ и при $x \rightarrow \infty$. Несложные вычисления позволяют получить значения границ для коэффициента корреляции у основных дискретных моделей с неограниченной областью значений. При этом для таких моделей коэффициент корреляции не может принимать отрицательные значения. Для биномиальной модели двойные неравенства $0 \leq M(\xi_2 | \xi_1 = x) \leq n$ и $0 \leq M(\xi_1 | \xi_2 = x) \leq n$ позволяют определить выражения как для верхней, так и для нижней границы коэффициента корреляции. Результаты для основных моделей дискретных распределений представлены в табл. 1.

Таблица 1

Границы для коэффициента корреляции

Распределение	$\psi_i(k)$	$g_{i,1}(x) = a_i x + b_i$	Границы для ρ
Пуассоновское	$\frac{\lambda_i^k e^{-\lambda_i}}{k!},$ $k = 0, 1, \dots$	$\frac{x}{\sqrt{\lambda_i}} - \sqrt{\lambda_i}$	$\left[0, \min \left(\sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_2}}, \sqrt{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}} \right) \right]$
Геометрическое	$p_i q_i^k,$ $k = 0, 1, \dots$	$\frac{p_i}{\sqrt{q_i}} x - \sqrt{q_i}$	$\left[0, \min \left(\sqrt{\frac{q_2}{q_1}}, \sqrt{\frac{q_1}{q_2}} \right) \right]$
Отрицательное биномиальное	$(-1)^k \binom{-r}{k} q_i^k p_i^r,$ $k = 0, 1, \dots$	$\frac{p_i}{\sqrt{r q_i}} x - \sqrt{r q_i}$	$\left[0, \min \left(\sqrt{\frac{q_2}{q_1}}, \sqrt{\frac{q_1}{q_2}} \right) \right]$
Биномиальное	$\binom{n}{k} p_i^k q_i^{n-k},$ $k = 0, 1, \dots, n$	$\frac{x}{\sqrt{np_i q_i}} - \sqrt{\frac{np_i}{q_i}}$	$\left[\max(\delta_1, \delta_1^{-1}), \min(\delta_2, \delta_2^{-1}) \right],$ где $\delta_1 = -\sqrt{\frac{p_1 p_2}{q_1 q_2}};$ $\delta_2 = \sqrt{\frac{p_1 q_2}{p_2 q_1}}$

Для биномиального распределения при фиксированном значении q_1 и различных значениях q_2 численными методами были рассчита-

ны максимальное и минимальное значения параметра ρ , при которых выполняется соотношение

$$\psi(k, l) = \psi_1(k)\psi_2(l) \left[1 + \sum_{r=1}^n \rho^r g_{1,r}(k) g_{2,r}(l) \right] > 0, \quad k, l = 0, 1, \dots, n. \quad (8)$$

На рис. 1 представлены зависимости максимального и минимального достижимых значений параметра ρ и границ, задаваемых соотношениями

$$\rho = \min \left(\sqrt{\frac{p_1 q_2}{p_2 q_1}}, \sqrt{\frac{p_2 q_1}{p_1 q_2}} \right) + 0,01; \quad \rho = \max \left(-\sqrt{\frac{p_1 p_2}{q_1 q_2}}, -\sqrt{\frac{q_1 q_2}{p_1 p_2}} \right) + 0,01,$$

от параметра q_2 . Константа 0,01 добавлена для того, чтобы кривые были различимы визуально, в противном случае графики сливаются в один.

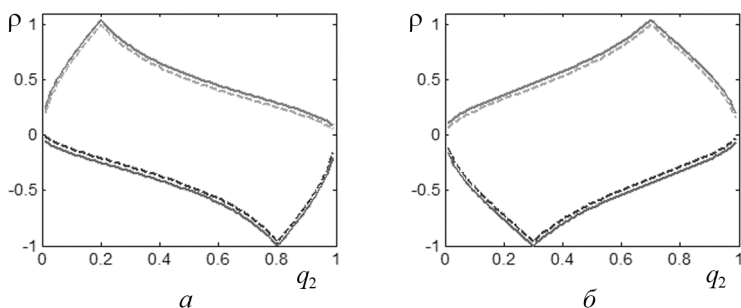


Рис. 1. Зависимость $\rho(q_2)$ для биномиального распределения с параметрами $n = 8, q_1 = 0,2$ (а) и $n = 12, q_1 = 0,7$ (б)

Для геометрического распределения проверить неравенство $\psi(k, l) > 0$ при всех неотрицательных k и l численными методами невозможно, поэтому рассчитывали максимальное значение параметра ρ , при котором функция $\psi(k, l)$ принимает неотрицательные значения в области

$$D_m = \left\{ (k, l): 0 \leq k \leq m, 0 \leq l \leq m, P(\xi_1 \leq m, \xi_2 \leq m) = \sum_{k=0}^m \sum_{l=0}^m \psi(k, l) \geq 0,995 \right\}.$$

На рис. 2 приведены графики зависимости от q_2 для максимального достижимого коэффициента корреляции ρ и границы, задаваемые необходимым условием $\rho = \min \left(\sqrt{q_2/q_1}, \sqrt{q_1/q_2} \right)$ для двух различных значений q_1 . Аналогичные результаты численных расчетов для отрицательного биномиального распределения представлены на рис. 3.

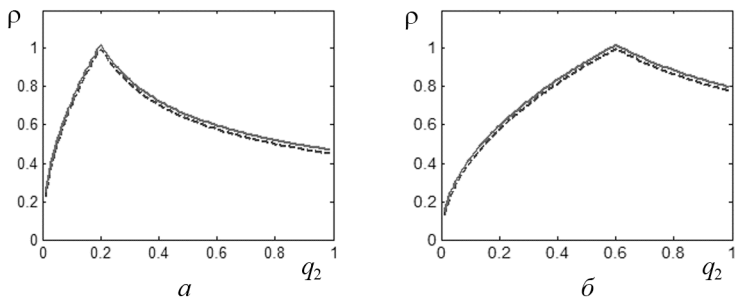


Рис. 2. Зависимость $\rho(q_2)$ для геометрического распределения с параметрами $q_1 = 0,2$ (а) и $0,6$ (б)

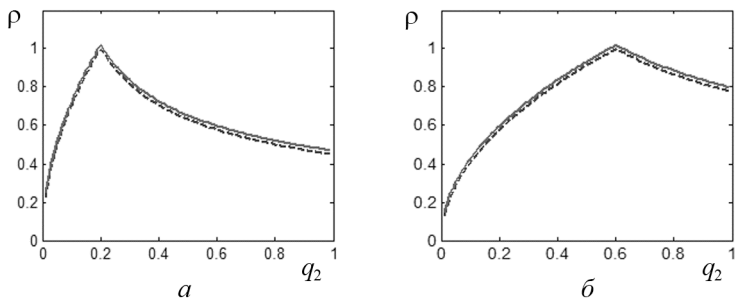


Рис. 3. Зависимость $\rho(q_2)$ для отрицательного биномиального распределения с параметрами $r = 2, q_1 = 0,8$ (а) и $r = 4, q_1 = 0,99$ (б)

Результаты численных расчетов показывают, что верхняя граница для коэффициента корреляции ρ , приведенная в *утверждении 1*, является достижимой, т. е. условие (7) не только необходимо, но и достаточно для того, чтобы функция, задаваемая соотношением (8), была плотностью двумерного распределения.

Регрессия и условная дисперсия. Все модели дискретных двумерных распределений, допускающих билинейное разложение по системе ортогональных многочленов, обладают общим свойством: *регрессия одной координаты на вторую является линейной, а условная дисперсия представляет собой многочлен не выше второй степени.*

Утверждение 2. Если совместная плотность случайных величин ξ_1 и ξ_2 задается соотношением (4) с $\mu_r = \rho^r$, то для условных характеристик $M(\xi_2 | \xi_1 = x)$ и $D(\xi_2 | \xi_1 = x)$ имеет место следующее представление:

$$M(\xi_2 | \xi_1 = x) = \rho \frac{a_1}{a_2} x + \rho \frac{b_1}{a_2} - \frac{b_2}{a_2};$$

$$D(\xi_2 | \xi_1 = x) = \rho^2 x^2 \left(\frac{c_1}{c_2} - \frac{a_1^2}{a_2^2} \right) + \rho x \left[\frac{\rho d_1}{c_2} - \frac{a_1 d_2}{a_2 c_2} - 2 \frac{a_1 (\rho b_1 - b_2)}{a_2^2} \right] + \\ + \frac{\rho^2 e_1}{c_2} + \frac{d_2 (b_2 - \rho b_1)}{a_2 c_2} - \left(\frac{b_2 - \rho b_1}{a_2} \right)^2 - \frac{e_2}{c_2}.$$

Известно, что для двумерного нормального распределения условная дисперсия является константой. Для других распределений достаточно выписать первые два ортогональных многочлена и подставить их коэффициенты в формулы, полученные для условных характеристик.

В табл. 2 приведены формулы, задающие регрессию $M(\xi_2 | \xi_1 = x)$ для дискретных моделей, рассматриваемых в данной работе. Выражения для условной дисперсии $D(\xi_2 | \xi_1 = x)$ достаточно громоздки, поэтому здесь не приводятся. Однако следует отметить одно важное свойство: для всех рассматриваемых распределений имеет место равенство $c_1 a_2^2 = c_2 a_1^2$, т. е. *условная дисперсия является многочленом не выше первой степени*.

Таблица 2

Соотношения, описывающие регрессию для различных распределений

Распределение	$g_{i,2}(x) = c_i x^2 + d_i x + e_i$	$M(\xi_2 \xi_1 = x)$
Пуассоновское	$\frac{1}{\lambda_i \sqrt{2}} x^2 - \frac{2\lambda_i - 1}{\lambda_i \sqrt{2}} x + \frac{\lambda_i}{\sqrt{2}}$	$\rho \sqrt{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}} x + \sqrt{\lambda_2} (\sqrt{\lambda_1} - \rho \sqrt{\lambda_2})$
Геометрическое	$\frac{p_i^2}{2q_i} x^2 - \frac{p_i(3q_i + 1)}{2q_i} x + q_i$	$\frac{p_1 \sqrt{q_2}}{p_2 \sqrt{q_1}} \rho x + \frac{\sqrt{q_2} (\sqrt{q_2} - \rho \sqrt{q_1})}{p_2}$
Отрицательное биномиальное	$\frac{1}{q_i \sqrt{2r(r+1)}} \{ p_i^2 x^2 + p_i [1 + (2r + 1) q_i] x + q_i^2 r(r + 1) \}$	$\frac{p_1 \sqrt{q_2}}{p_2 \sqrt{q_1}} \rho x + \frac{\sqrt{q_2} (\sqrt{q_2} - \rho \sqrt{q_1}) r}{p_2}$
Биномиальное	$\frac{1}{p_i q_i \sqrt{2n(n-1)}} \{ x^2 + [2p_i(1-n) - 1]x + n(n-1)p_i \}$	$\rho \sqrt{\frac{p_2 q_2}{p_1 q_1}} x + n \sqrt{p_2 q_2} \left(\sqrt{\frac{p_2}{q_2}} - \rho \sqrt{\frac{p_1}{q_1}} \right)$

Указанное свойство не выполняется, например, для отрицательного биномиального распределения, если маргинальные распределения имеют различающиеся значения параметра r .

В заключение стоит отметить, что максимальное значение коэффициента корреляции в модели, допускающей билинейное разложение по системе ортогональных многочленов (4), не дает абсолютное максимальное значение коэффициента корреляции при заданных маргинальных распределениях.

Для примера рассмотрим модель биномиального распределения с $n = 2$, $p_1 = 0,25$, $p_2 = 0,75$. Тогда максимальное значение коэффициента корреляции в рамках модели, допускающей билинейное разложение по ортогональным многочленам, равно $\rho = 1/3$. Закон распределения при $\rho = 1/3$ определяется набором вероятностей:

$$\begin{aligned}\psi(0, 0) &= 0,0625; \quad \psi(0, 1) = 0,25; \quad \psi(0, 2) = 0,25; \\ \psi(1, 0) &= 0; \quad \psi(1, 1) = 0,125; \quad \psi(1, 2) = 0,25; \\ \psi(2, 0) &= 0; \quad \psi(2, 1) = 0; \quad \psi(2, 2) = 0,0625.\end{aligned}$$

Однако решение задачи поиска максимального значения коэффициента корреляции при заданных одномерных распределениях (задача линейного программирования) дает другое распределение:

$$\begin{aligned}\psi(0, 0) &= 0,0625; \quad \psi(0, 1) = 0,375; \quad \psi(0, 2) = 0,125; \\ \psi(1, 0) &= 0; \quad \psi(1, 1) = 0; \quad \psi(1, 2) = 0,375; \\ \psi(2, 0) &= 0; \quad \psi(2, 1) = 0; \quad \psi(2, 2) = 0,0625,\end{aligned}$$

для которого $\rho = 2/3$. Следует отметить, что для этого распределения модель регрессии будет нелинейной. Остается открытым вопрос: не будет ли граница для коэффициента корреляции вида (7) являться максимальной для любого распределения с линейной регрессией одной координаты относительно другой.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Meixner J. Erzeugende Funktionen der Charlierschen Polinome. – 1938. – Math. – Z. 44. – P. 531–535.
2. Хохлов В.И. Многочлены, ортогональные относительно геометрического распределения // Обозрение прикладной и промышленной математики. – 2003. – Т. 10. – Вып. 2. – С. 520.
3. Хохлов В.И. Многочлены, ортогональные относительно отрицательного биномиального распределения // Обозрение прикладной и промышленной математики. – 2003. – Т. 11. – Вып. 3. – С. 487–492.

4. Asai N., Kubo I., Kuo H. Multiplicative renormalization and generating functions I // Taiwanese Journal of Mathematics. – 2003. – No 1. – P. 89–102.
5. Asai N., Kubo I., Kuo H. Multiplicative renormalization and generating functions II // Taiwanese Journal of Mathematics. – 2004. – No 4. – P. 593–628.
6. Сарманов О.В., Братоева З.Н. Вероятностные свойства билинейных разложений по полиномам Эрмита // Теория вероятностей и ее применения. – 1967. – № 12. – С. 520–531.
7. Griffiths R.C. The canonical correlation coefficients of bivariate gamma distribution // The Annals of Mathematical Statistics. – 1969. – V. 40. – P. 1401–1408.

Статья поступила в редакцию 28.09.2012