



**ОБЪЕДИНЕННЫЙ
ИНСТИТУТ
ЯДЕРНЫХ
ИССЛЕДОВАНИЙ
ДУБНА**

P2-92-504

И.В.Луценко*, А.Н.Сисакян, В.М.Тер-Антонян*

**ОТНОСИТЕЛЬНЫЕ КОРРЕЛЯЦИИ
И КОРРЕЛЯЦИОННАЯ МАТРИЦА**

Направлено в журнал «Physics Letters A»

*Ереванский государственный университет

1992

Найдена связь критериев относительных парных корреляций с корреляционной матрицей $\langle x^\alpha y^\beta \rangle - \langle x^\alpha \rangle \langle y^\beta \rangle$.

Работа выполнена в Лаборатории теоретической физики ОИЯИ.

Препринт Объединенного института ядерных исследований. Дубна 1992

Перевод авторов

Lutsenko I.V., Sissakian A.N., Ter-Antonyan V.M.

P2-92-504

Relative Correlations and Correlation Matrix

Direct relationship between criteria of relative pair correlations and the correlation matrix $\langle x^\alpha y^\beta \rangle - \langle x^\alpha \rangle \langle y^\beta \rangle$ is derived.

The investigation has been performed at the Laboratory of Theoretical Physics, JINR.

В сложных системах очень важно уметь правильно оценивать степень корреляции между признаками. В первую очередь это относится к наиболее простым, т.е. парным корреляциям. Считается самоочевидным, что корреляция является количественным отражением общего для двух признаков статистического свойства: насколько признак x зависит от признака y , настолько же признак y зависит от признака x . Сказанное неявно предполагается, когда для оценки парных корреляций используется критерий $K = \langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle$. Если $K = 0$, то к делу привлекаются более сложные конструкции $K^{\alpha\beta} = \langle x^\alpha y^\beta \rangle - \langle x^\alpha \rangle \langle y^\beta \rangle$, в которых α и β - целые положительные числа. Но и в этом случае требование корреляционной симметрии приводит к выбору $\alpha = \beta$. Правда, вопрос о том, чему должно быть равно α , остаётся деликатным и его стараются не замечать [1].

В то же время ясно, что для большинства систем (в частности, геологических, биологических, экономических и экологических) указанная выше корреляционная симметрия сильно нарушена: в системе есть лидирующие признаки и есть признаки, подчиненные им. Поясним сказанное на простом, но абстрактном примере, в котором элементы системы (клетки) распределены по признаку x (точкам) и признаку y (крестам), как это показано в следующей таблице.

••	••	•••	••	••••
••••	••••	••	••••	••
••	••••	••	••	••
••	••	••••	••••	••
••	••••	••	••••	••

В клетках с заданным количеством точек встречается лишь определённое количество крестов, в то время как в клетки с заданным количеством крестов попало разное число точек. Понятно,

что точки связаны с крестами максимальным образом, а связь крестов с точками гораздо слабее.

Таким образом, парные корреляции по самой своей сути относительны и потому для их описания требуется не один, а два критерия: критерий L^{xy} , служащий мерой корреляции признака x с признаком y , и критерий L^{yx} , служащий мерой корреляции признака y с признаком x . Получить два критерия можно, например, нарушив симметрию выражения $\langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle$, разделив один раз его на $\langle x \rangle$, а другой раз на $\langle y \rangle$. Можно было бы использовать также критерий $K^{\alpha\beta}$ с $\alpha \neq \beta$. Однако эти возможности в достаточной мере произвольны и потому не могут отражать сути дела.

Совершенно иная точка зрения на обсуждаемую проблему была высказана в работе [2]. Корреляция там трактуется как один из итогов, к которым приводят процессы смешивания и разделения признаков в системе, т.е. процессы, которые, собственно, порождают статистику системы. Такая точка зрения приводит к следующим двум критериям [2]:

$$L^{xy} = \sum_q \sum_p \left(1 - \frac{x_p}{\langle x \rangle} \right) \tau(x_p, y_q), \quad (1a)$$

$$L^{yx} = \sum_p \sum_q \left(1 - \frac{y_q}{\langle y \rangle} \right) \tau(x_p, y_q). \quad (1b)$$

Здесь $\tau(x_p, y_q)$ - это функция распределения вероятностей по признакам x и y , а суммирование ведётся по следующему правилу. В сумме по p в (1a) учитываются все значения признака x , а в сумме по q учитываются лишь те значения признака y , для которых первая сумма положительна. Аналогичное правило работает в отношении формулы (1b).

Цель настоящей статьи - установить связь критериев (1a) и (1b) с корреляционной матрицей $K^{\alpha\beta}$, о которой говорилось выше. Такая связь пролила бы свет на два интересных вопроса. Во-первых, станет ясно, в каком соответствии находится подход работы [2] с методами математической статистики [3]. Во-вторых, вопрос

о том, сколько корреляционных моментов нужно учитывать при оценке парных корреляций, "перестанет висеть в воздухе".

Начнём с того, что по определению

$$\langle x^\alpha y^\beta \rangle = \sum_{i,j} r(x_i, y_j) x_i^\alpha y_j^\beta, \quad (2)$$

где $i, \alpha = 0, 1, \dots, n$, а $j, \beta = 0, 1, \dots, m$. Введём матрицы $Q_p^\alpha(z)$, такие, что

$$\sum_{\alpha} z_1^\alpha Q_p^\alpha(z) = \delta_{1p}. \quad (3)$$

Если такие матрицы существуют, то умножив (2) на $Q_p^\alpha(x) Q_q^\beta(y)$, взяв сумму полученного выражения по α и β и учтя условие (3), приходим к следующему результату:

$$r(x_p, y_q) = \sum_{\alpha\beta} \langle x^\alpha y^\beta \rangle Q_p^\alpha(x) Q_q^\beta(y). \quad (4)$$

Легко показать из (3), что

$$Q_p^\alpha(z) = \frac{(-1)^{\alpha+p} \Delta_{p\alpha}(z)}{W(z)}, \quad (5)$$

где $W(z)$ – известный определитель Вандермонда [4]

$$W(z) = \begin{vmatrix} 1 & z_0 & \dots & z_0^{n-1} \\ 1 & z_1 & \dots & z_1^{n-1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & z_{n-1} & \dots & z_{n-1}^{n-1} \end{vmatrix},$$

а $\Delta_{p\alpha}(z)$ есть минор этого определителя, соответствующий элементу Z_p^α . Таким образом, матрицы $Q_p^\alpha(x)$ и $Q_q^\beta(y)$ не зависят от средних величин, и потому формула (4) – это разложение функции распределения $r(x_p, y_q)$ по матрице моментов $\langle x^\alpha y^\beta \rangle$.

Из (5) следует, что матрица $Q_p^\alpha(z)$ удовлетворяет условию

$$\sum_p z_p^\alpha Q_p^{\alpha'}(z) = \delta_{\alpha\alpha'}. \quad (6)$$

Пользуясь условием (6), легко показать, что

$$L^{xy} = \sum_q' \sum_\beta \frac{\langle x y^\beta \rangle - \langle x \rangle \langle y^\beta \rangle}{\langle x \rangle} Q_q^\beta(y), \quad (7a)$$

$$L^{yx} = \sum_p' \sum_\alpha \frac{\langle y x^\alpha \rangle - \langle y \rangle \langle x^\alpha \rangle}{\langle y \rangle} Q_p^\alpha(x). \quad (7b)$$

Мы видим, что информация о средних величинах факторизуется в каждом слагаемом в (7a) и (7b) от информации о спектрах случайных величин x и y . Наличие такой факторизации позволяет трактовать формулы (7a) и (7b) как разложения критериев относительных корреляций по элементам корреляционной матрицы, т.е. как соотношения, связывающие фундаментальные понятия подхода [2] с фундаментальным понятием математической статистики.

В критерии L^{xy} фигурируют лишь средние значения выражений, зависящих от x линейно. В то же время эти выражения содержат все допустимые степени признака y . Иными словами, в организации относительной корреляции признака x с признаком y эти признаки играют разные роли. Именно, признак x принимает пассивное участие, а признак y за счёт нужного числа своих степеней формирует структуру соответствующей относительной корреляции. В случае критерия L^{xy} роли признаков x и y меняются местами. Замечательно также, что критерии L^{xy} и L^{yx} сами отбирают те элементы корреляционной матрицы, которые причастны к делу. Тем самым автоматически решается отмеченный выше вопрос об участии корреляционной матрицы в формировании относительных корреляций.

Мы благодарны В.И. Луценко за стимулирующие обсуждения.

Литература

1. D. Bohm. Quantum Theory. New York. Prentice-Hall. Inc. 1952.
2. И. В. Луценко, В. М. Тер-Антонян. ОИЯИ Р2-90-109, Дубна, 1990.
3. Г. Крамер. Математические методы статистики. М.: ИЛ, 1948.
4. R. Horn, C. Johnson. Matrix Analysis. Cambr. Univ. Press, 1986.

Рукопись поступила в издательский отдел
4 декабря 1992 года.