

5. Использование титановых порошков в методах 3D печати изделий / А. А. Джуган, В. Е. Ольшанецкий, А. В. Овчинников и др. // Новые материалы и технологии в металлургии и машиностроении. – 2016. – № 2. – С. 77–81.
6. Глотка О. А. Аналіз вітчизняних жароміцних порошків на нікелевій основі, які застосовуються в адитивних технологіях / О. А. Глотка, О. В. Овчинников // Нові матеріали і технології в металургії та машинобудуванні. – 2016. – № 2. – С. 39–42.

Одержано 28.11.2017

© Канд. техн. наук В. М. Плєскач

Запорожский национальный технический университет, г. Запорожье

**Pleskach V. Modern technologies in powder metallurgy. Achievements and prospects**

## ОБ ОЦЕНКЕ НАДЕЖНОСТИ ОРТОГОНАЛЬНЫХ ПЛАНОВ ПРИ МОДЕЛИРОВАНИИ ФУНКЦИОНАЛЬНЫХ ЗАВИСИМОСТЕЙ

В работе [1] автором была предпринята попытка улучшить подход для ряда практических случаев (например исследований в области металлургии и материаловедения) к созданию и оценке полнофакторных и дробных матриц планирования экспериментов (прежде всего для случаев ненасыщенных планов типа  $2^3$  и  $2^{3-1}$ ).

Использование же насыщенных матриц, когда число линейных уравнений, заданных в кодовом масштабе, равняется числу переменных, в качестве которых выступают коэффициенты этих уравнений, при стандартном планировании получают оценочные результаты которые, независимо от выбора центров планов, практически не содержат полезной информации. В то же время попытки использования композиционных надстроек из-за смешения полей распределения угловых коэффициентов и факторов влияния, отличающихся от стандартных единичных значений, приводит к результатам, не отвечающих принципу ротатабельности [2]. Это делает бессмысленным оценку ошибок расчетных значений функции отклика при их одинаковых отклонениях относительно центра ортогонального плана (из-за сильного отличия результатов таких оценок).

Полностью насыщенные матрицы ортогональных планов обязательно включают различные комбинации факторов у смешанных эффектах их совместного влияния, что приводит к уравнениям вида:

$$y_i = b_0 + b_1x_{1i} + b_2x_{2i} + b_3x_{3i} + b_{12}x_{1i}x_{2i} + b_{13}x_{1i}x_{3i} + b_{21}x_{2i}x_{3i} + b_{123}x_{1i}x_{2i}x_{3i}, \quad (1)$$

в которых, кроме вышеуказанных недостатков, невозможно корректно оценивать эффективность отдельных смешанных оценок касательно конкретных влияний, определяющих их факторов.

В случае ненасыщенных планов ортогональных моделей в отсутствии учета смешанных эффектов полезно использовать коэффициенты множественной корреляции  $R$ , сопровождая их определением эмпирической ковариации (относительного корреляционного момента) согласно формулы, приведенной в работе [1, 3].

$$\text{Cov}(x_{1(2)}, y) = \frac{\sum_i^n x_{1(2)i} y_i}{n-1} \quad \text{при} \quad \sum_i^n (x_{1(2)i} - \bar{x}_{1(2)}) = 0. \quad (2)$$

Поскольку ковариация устанавливает глубину корреляционной связи, то для достижения приемлемого результата факторы влияния должны иметь единоразрядные значения [1]. Далее полезно привести корректный вывод формулы для оценки  $R$ , используя для упрощения техники вывода только двух угловых коэффициентов  $b_1$  и  $b_2$  в дискретном векторном поле их значений при заданных нормированных характеристиках (+1, -1) факторов влияния.

Как следует из схемы для плоского векторного поля (рис. 1), имеем 4 пары кодовых единиц ортогонального плана  $2^2$ . В случае же объемного векторного поля (ортогональный план  $2^3$ ) имеем 8 троек единичных факторов (полный факторный эксперимент). То есть, полнота заполнения факторного пространства в виде сферы с координатными точками (полюсами) на ее поверхности в этих случаях отвечает двум симплексам (в первом – в виде вписанного в сферу тетрагонального тетраэдра с элементами симметрии ( $\sqrt{4}2m$ ), а во втором – полносимметричного гексаэдра ( $m3m$ )). Для простейшего случая 4-х линейных уравнений соответствующие составляющие в виде векторов  $\bar{r}_{1(2)}$

определяют множественный коэффициент корреляции как корень из суммы их квадратов, то есть  $R = \sqrt{r_1^2 + r_2^2}$ , где

$$r_1 = \frac{\sum_i^n x_{1i}y_i}{\sqrt{\sum_i^n x_{1i}^2 \left( \sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2 \right)}}, \quad r_2 = \frac{\sum_i^n x_{2i}y_i}{\sqrt{\sum_i^n x_{2i}^2 \left( \sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2 \right)}}. \quad (3)$$

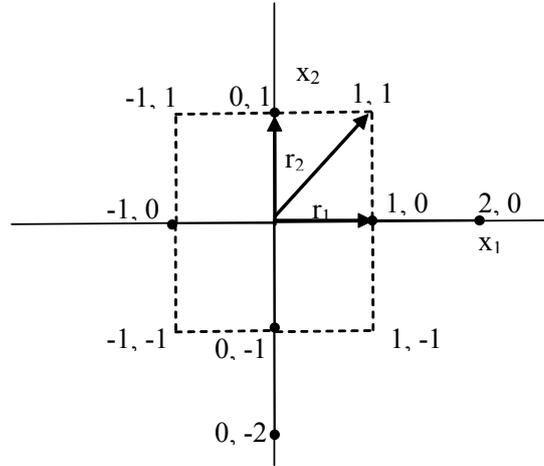


Рис. 1. Схема для плоского векторного поля составляющих ( $r_1$  и  $r_2$ ) коэффициентов множественной корреляции  $R$

Приведенные соотношения имеют по сравнению со стандартными выражениями несколько упрощенный вид из-за отсутствия в них средних значений варьируемых факторов, так как они в этих выражениях в сумме отклонений от выбранной средней точки равняются нулю.

Поскольку в выражениях (3) числители дробей можно заменить значениями угловых коэффициентов

( $b_1 = \frac{\sum_i^n x_{1i}y_i}{n}$  и  $b_2 = \frac{\sum_i^n x_{2i}y_i}{n}$ ) линейных уравнений типа  $y = b_0 + b_1x_1 + b_2x_2$ , формула для  $R$  приобретает вид:

$$R = \sqrt{\frac{n^2 b_1^2}{n(\sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2)} + \frac{n^2 b_2^2}{n(\sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2)}} = \sqrt{\frac{n(b_1^2 + b_2^2)}{\sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2}}. \quad (4)$$

Здесь суммы квадратов нормированных факторов влияния в знаменателях дробей соответствуют числу используемых уравнений ( $n$ ).

Обобщая (4) на линейный трехмерный вариант, получаем выражение:

$$R = \sqrt{\frac{n(b_1^2 + b_2^2 + b_3^2)}{\sum_i^n y_i^2 - n\bar{y}^2}}. \quad (5)$$

Легко убедиться (в качестве проверки конкретным расчетом и при использовании аналитики), что выражение (4) соответствует коэффициенту корреляции для двух наборов значений (экспериментальных и расчетных) функций отклика

$$r_{\text{эксп./расч.}} = \frac{\sum_i^n y_i^{\text{расч.}} y_i^{\text{эксп.}} - n\bar{y}^{\text{расч.}} \bar{y}^{\text{эксп.}}}{\sqrt{(\sum_i^n y_i^2{}^{\text{расч.}} - n\bar{y}^2{}^{\text{расч.}})(\sum_i^n y_i^2{}^{\text{эксп.}} - n\bar{y}^2{}^{\text{эксп.}})}}. \quad (6)$$

Для этого примем, что  $y_{\text{эксп.}} = y_1$ , а  $y_{\text{расч.}} = y_2$ , а также  $\bar{y}_2 = b_0 + b_1\bar{x}_1 + b_2\bar{x}_2 = b_0$ , поскольку для нашего случая

$$\bar{x}_1 = \frac{\sum_i^n x_{1i}}{n} = 0, \quad \bar{x}_2 = \frac{\sum_i^n x_{2i}}{n} = 0, \quad \sum_i^n x_{1i}^2 = \sum_i^n x_{2i}^2 = n.$$

Тогда при условии, что  $\sum_i^n y_{1i} = \sum_i^n y_{2i}$ , получим

$$r_{\text{эксп./расч.}} = \frac{\sum_i^n y_{1i}(y_{2i} - \bar{y}_2)}{\sqrt{(\sum_i^n y_{1i}^2 - n\bar{y}_1^2)(\sum_i^n y_{2i}^2)}} = \frac{[\sum_i^n y_{1i}(y_{2i} - \bar{y}_2)]^2}{(\sum_i^n y_{1i}^2 - n\bar{y}_1^2)(\sum_i^n y_{2i}^2)} = \frac{\sum_i^n y_{1i}^2 (b_1^2 x_{1i}^2 + b_1 b_2 x_{1i} x_{2i} + b_2^2 x_{2i}^2)}{(\sum_i^n y_{1i}^2 - n\bar{y}_1^2)(\sum_i^n y_{2i}^2)} =$$

$$= \frac{nb_1^2 \sum_i^n y_{1i}^2 + nb_2^2 \sum_i^n y_{1i}^2}{(\sum_i^n y_{1i}^2 - n\bar{y}_1^2)(\sum_i^n y_{2i}^2)} = \sqrt{\frac{n(b_1^2 + b_2^2)}{\sum_i^n (y_i^2 - n\bar{y}^2)}} \cdot (\text{В последнем выражении } y_i \text{ заменен на } y_i).$$

Итак, если при реализации плана  $2^3$  получим соответствующее уравнение в кодовом масштабе с коэффициентом множественной корреляции  $R$  не менее 0,7 (при этом критический коэффициент корреляции ( $R^2$ ) составит величину порядка 0,5), то в ряде случаев часто это является приемлемым результатом. Этот коэффициент можно попытаться улучшить путем увеличения факторного пространства за счет учета одного из трех смешанных эффектов влияния ( $b_{12}x_{1i}x_{2i}$ ,  $b_{13}x_{1i}$  и  $b_{23}x_{2i}x_{3i}$ ) и выбрать из трех оценок наилучший вариант (в смысле наибольшего значения  $R$ ). При этом весьма желательно дать физическое объяснение причин преобладания «эффекта кооперации» факторов положительного влияния на улучшение расчетного значения функции отклика над «эффектом конкуренции» между обоими факторами в действующей паре, когда один из них несколько ослабляет положительное влияние другого.

Теперь остановимся на оценке среднеквадратической ошибки коэффициентов уравнения регрессии, заданного в кодовом масштабе, поскольку, как было отмечено в работе [1], использование эмпирических распределений, имитирующих закон Гаусса (распределение Стьюдента, Фишера и др.) из-за ограниченного числа испытаний, мало эффективно.

Состоятельный вариант равнозначных среднеквадратичных ошибок угловых коэффициентов  $b_j$  ( $b_j = b_0, b_1, b_2, \dots, b_k$ ), удовлетворяющее принципу ротатабельности, можно записать в виде следующего начального выражения:

$$(\Delta y^2) = \frac{\sum_i^n (y_i^{\text{эксп.}} - \bar{y}_i^{\text{эксп.}})^2}{n} \cong \frac{\sum_i^n (y_i - \bar{y}_i)^2}{n} = \frac{\sum_i^n (\Delta b_0)^2}{n} + \frac{(\Delta b_1)^2 \sum_i^n x_{1i}^2}{n} + \frac{(\Delta b_2)^2 \sum_i^n x_{2i}^2}{n} + \dots,$$

где  $j$  изменяется от нулевого значения до величины  $k$ .

Поскольку везде  $\sum_i^n (x_i)^2 = n$ , то, с учетом того, что  $\Delta b_j = \Delta b_0 = \Delta b_1 = \Delta b_2 = \dots$ , и  $\Delta b_j = b_j - B_j$  ( $B_j$  – истинные значения коэффициентов нормированного уравнения регрессии), получаем выражение:

$$\frac{\sum_i^n (y_i - \bar{y}_i)^2}{n} \approx \sum_i^n \Delta b_j^2 \approx \Delta b_j^2 \cdot (k + 1), \text{ откуда имеем}$$

$$(\Delta b_j) \approx \pm \sqrt{\frac{\sum_i^n (y_i - \bar{y}_i)^2}{n(k + 1)}}, \tag{7}$$

где  $k$  – число угловых коэффициентов данного уравнения.

#### Список литературы

1. Ольшанецкий В. Е. О физических подходах к математическому моделированию функциональных связей / В. Е. Ольшанецкий // Нові матеріали і технології в металургії та машинобудуванні. – 2003. – № 1. – С. 80–86.
2. Налимов В. В. Теория эксперимента / В. В. Налимов – М. : Наука, 1971. – 208 с.
3. Сквайрс Дж. Практическая физика / Дж. Сквайрс. – М. : Мир, 1971 – 246 с.

Одержано 10.12.2017

© Д-р техн. наук В. Е. Ольшанецкий

Запорожский национальный технический университет, г. Запорожье

**Ol'shanetskii V. On the evaluation of the reliability of orthogonal plans in the modeling of functional dependencies**