

УДК 528.854.2

## Сравнение плоских и многомерных регрессионных методов анализа данных

*С.И. Суханов, Е.П. Крупочкин*

*АлтГУ, г. Барнаул*

Регрессия представляет собой подход, с помощью которого можно соотнести друг с другом два набора переменных. Регрессионные модели, основаны на том, что сначала строится модель  $(X, Y)$  с помощью исходных данных (рисунок 1), затем построенная модель используется для предсказания (рисунок 2).

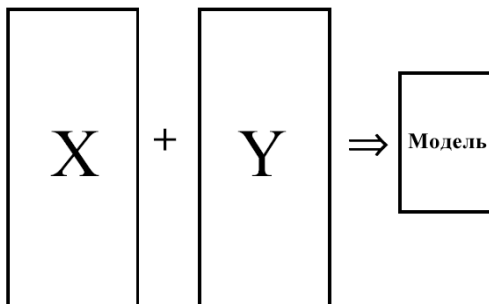


Рисунок 1 – Построение регрессионной модели по исходным данным  $X$  и  $Y$

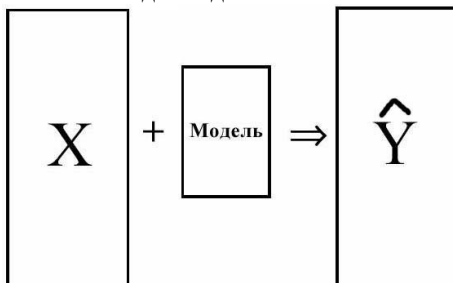


Рисунок 2 – Использование регрессионной модели для предсказания новых значений  $Y$

Существует большое количество проекционных регрессионных методов, в частности: регрессия на главные компоненты (РГК), проекция на латентные структуры (ПЛС), многомерная регрессия (N-ПЛС).

Метод РГК можно рассматривать, как двухэтапную процедуру: сначала с помощью МГК преобразуется матрица  $X$ , а затем получившаяся матрица  $T$  (матрица счетов) непосредственно используется в модели:  $Y = TB + E$ , где  $B$  – вектор регрессионных коэффициентов. Главным недостатком метода является то, что значения откликов  $Y$  при построении модели ни как не учитываются.

Для устранения этого недостатка существует проекция на латентные структуры (ПЛС). ПЛС представляет очень хорошую возможность интерпретации результатов. Он использует структуру данных  $Y$  и дисперсию  $Y$  напрямую, как некоторое руководство для декомпозиции матрицы  $X$ . В результате получаются оптимальные регрессионные соотношения, более точные с точки зрения процедуры проверки пригодности модели для прогнозирования, подробное описание данного метода изложено в [1].

Регрессии с помощью многомерных методов так же позволяет соотнести друг с другом два набора переменных. Одним из таких видов регрессии является N-ПЛС-регрессия. Главным её отличием от ПЛС-регрессии является то, что матрица входных переменных не преобразуется в плоскую. А набор откликов  $Y$  теперь уже представляет собой, не вектор, а матрицу. N-ПЛС-регрессию можно рассматривать, как двухэтапную процедуру: сначала входная матрица  $X$  и выходная –  $Y$  подвергаются PARAFAC-разложению:  $X = T \otimes W_j \otimes W_k$ ,  $Y = U \otimes Q$  где  $\otimes$  – кронекерово произведение. Матрица предсказаний  $Y^*$  находится следующим образом: новая входная матрица  $X^*$  также подвергается PARAFAC-разложению:  $X^* = T^* \otimes W_j^* \otimes W_k^*$ ,  $U^* = T^* B$ , где  $B$  – вектор регрессионных коэффициентов, матрица предсказаний  $Y^*$  строится с помощью кронекерова произведения двух матриц  $U^*$  и  $Q$ :  $Y^* = U^* \otimes Q$ ., подробное описание данного метода изложено в [2].

Любую регрессию можно использовать в качестве классификатора, при этом в процессе разработки системы классификации необходимо ответить на следующие вопросы:

1. Как построить классификатор? Задача построения классификатора – выбор решающего правила, по которому на основании вектора признаков осуществляется отнесение объекта к тому или иному классу.
2. Как оценить качество построенной системы классификации? Задача количественной оценки системы (выбранные признаки + классификатор) с точки зрения правильности или ошибочности классификации.

### Библиографический список

1. Эсбенсен, К. Анализ многомерных данных: избранные главы / К. Эсбенсен; Пер. с англ. С.В. Кучерявского; под ред. О.Е. Родионовой. – Барнаул: Изд-во Алт. гос. ун-та, 2003. – 150 с.
2. Bro, R. Multi-way analysis with applications in the chemical sciences / A. Smilde, B. Rasmus, P. Geladi. – Chichester: Wiley, 2004, 381 p.

УДК 517.95

## Автомодельная задача фильтрации вязкой жидкости в вязкоупругом пористом скелете

*М.А. Токарева, В.Н. Ларионова*

*АлтГУ, г. Барнаул*

Рассмотрим следующую квазилинейную систему составного типа, описывающую пространственное нестационарное изотермическое движение сжимаемой жидкости в вязкоупругой пористой среде [1] – [2]:

$$\begin{aligned} \frac{\partial(1-\phi)\rho_s}{\partial t} + \operatorname{div}((1-\phi)\rho_s\vec{v}_s) &= 0, \\ \frac{\partial(\rho_f\phi)}{\partial t} + \operatorname{div}(\rho_f\phi\vec{v}_f) &= 0, \\ \phi(\vec{v}_f - \vec{v}_s) &= -\frac{k\phi^n}{\mu}(\nabla p_f - \rho_f\vec{g}), \\ \nabla \cdot \vec{v}_s &= -\frac{\phi^m}{\eta}p_e - \phi^b\beta_\phi\left(\frac{\partial p_e}{\partial t} + \vec{v}_s \cdot \nabla p_e\right), \\ \nabla \cdot \sigma + \rho_{tot}\vec{g} &= 0, \rho_{tot} = \phi\rho_f + (1-\phi)\rho_s, \\ p_{tot} &= \phi p_v + (1-\phi)p_s, p_e = (1-\phi)(p_s - p_f). \end{aligned}$$

Здесь  $\phi$  – пористость;  $\rho_f, \rho_s, \vec{v}_s, \vec{v}_f$  – соответственно истинные плотности и скорости фаз;  $p_e$  – эффективное давление,  $p_{tot}$  – общее давление,  $\rho_{tot}$  – общая плотность;  $\vec{g}$  – плотность массовых сил;  $\beta_\phi$  – коэффициент сжимаемости твердого скелета,  $\eta$  – динамическая вязкость твердой фазы,  $k$  – проницаемость,  $\mu$  – динамическая вязкость жидкости,  $\sigma$  – общий тензор напряжений. Истинная плотность твердой фазы  $\rho_s$  принимается постоянной. Система является замкнутой, если  $p_f = p_f(\rho_f)$  или  $\rho_f = const$ . В случае неполного уравнения баланса сил  $\frac{dp_{tot}}{dx_i} = -\rho_{tot}g$  и  $g=0$  разрешимость автомодельной задачи для исходной системы уравнений установлена в работе [3].