

# Корреляционный анализ данных



# Случайная векторная переменная

Случайную величину, как это принято в теории вероятностей, будем обозначать так  $X_j = [x_{j1}, \dots, x_{jn}]$ ,

$x_{ji}$  –  $i$ -я реализацией  $j$ -го признака. Матрица данных «объект-признак» является случайной векторной переменной (СВП)

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_m \end{bmatrix}$$

компонентами которой являются случайные признаки  $X_j$ . Теперь каждый объект описывается  $i$ -й реализацией СВП и определяется как неслучайный  $m$ -мерный вектор-столбец  $\mathbf{x}_i = [x_{1i}, \dots, x_{mi}]'$ ,  $i = 1, \dots, n$

Отсюда наблюдения над  $n$ -объектами можно представить в виде  $n$ -реализаций СВП

$$\mathbf{X} = [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]$$

СВП является  $(m \times n)$ -матрицей, равной транспонированной матрице «объект-признак».

# Ковариационная и корреляционные матрицы

Ковариационная матрица  $\mathbf{K}_x$  для матрицы  $\mathbf{X}$  определяется так

$$\mathbf{K}_x = \mathbf{M}[(\mathbf{X} - \mathbf{MX})'(\mathbf{X} - \mathbf{MX})]$$

где  $\mathbf{MX} = (\mathbf{MX}_1, \dots, \mathbf{MX}_m)$  – вектор средних значений.

Компоненты *ковариационной матрицы*

$$k_{ij} = \mathbf{M}[(X_i - \mathbf{MX}_i)(X_j - \mathbf{MX}_j)] = \text{cov}(X_i, X_j), i, j = 1, \dots, m$$

при  $i = j$  совпадают с дисперсией величины  $X_i$ .

Если дисперсии признаков  $X_1, \dots, X_m$  равны 1, то ковариационная матрица называется *корреляционной матрицей*.

Часто используется и оценка  $\hat{k}_{ij} = \frac{1}{n-1} \left[ \sum_{s=1}^n x_{si}x_{sj} - \frac{1}{n} \bar{x}_i \bar{x}_j \right]$

Оценки элементов  $r_{ij}$  корреляционной матрицы  $\hat{r}_{ij} = \hat{k}_{ij} / S_i S_j$ ,

$S_i = (\hat{k}_{ii})^{1/2}$  – среднеквадратические отклонения признаков  $X_i$  и  $X_j$ .

$$S_j = (\hat{k}_{jj})^{1/2}$$

# Свойства оценок при наличии пропусков в наблюдениях

- 1) вычисление оценки только по данным объектов без пропусков
- 2) вычисление оценки по всем доступным наблюдениям
- 3) вычисление оценки по данным, пропуски которых заполнены одним из существующих методов

# Матрицы близостей

Метрика объектов  $X_i$ ,  $X_j$  и  $X_k$  должна удовлетворять аксиомам:

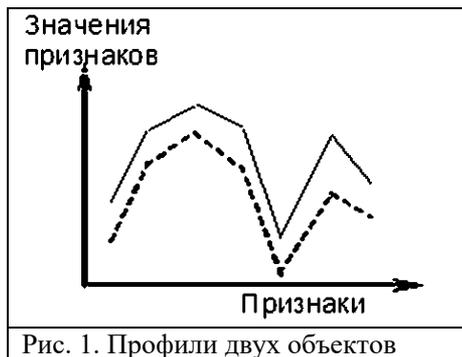
- 1)  $d_{ij} = 0 \Leftrightarrow X_i = X_j$  для всех  $i, j = 1, K, n$  (аксиома тождества)
2.  $d_{ij} \leq d_{ik} + d_{jk}$  для всех  $i, j = 1, K, n$  (аксиома треугольника)
3.  $d_{ij} = d_{ji}$  для всех  $i, j = 1, K, n$  (аксиома симметрии)

# Корреляционная матрица «объект-объект»

Мера сходства двух объектов – квадратный корень из коэффициента корреляции

$$\hat{r}_{ik} = \frac{\sum_{j=1}^m (x_{ij} - \bar{x}_i)(x_{kj} - \bar{x}_k)}{\left\{ \sum_{j=1}^m (x_{ij} - \bar{x}_i)^2 \sum_{j=1}^m (x_{kj} - \bar{x}_k)^2 \right\}^{1/2}}$$

$x_{ij}$  – значение  $j$ -ой переменной для  $i$ -го объекта,  $\bar{x}_i$  – среднее для всех переменных  $i$ -го объекта,  $n$  – число объектов,  $m$  – число признаков



# Меры расстояния

расстояние Минковского  $d_{ij} = d(X_i, X_j) = \left( \sum_{k=1}^m w_k |x_{ik} - x_{jk}|^q \right)^{1/q}$ ,

Частные случаи расстояния Минковского:

а) евклидово расстояние  $d_{ij} = \left( \sum_{k=1}^m (x_{ik} - x_{jk})^2 \right)^{1/2}$ ,  $w_k = 1$ ,  $q = 2$

б) манхеттингское расстояние (расстояние «Сити-блок»

$$d_{ij} = \sum_{k=1}^m |x_{ik} - x_{jk}|, \quad w_k = 1, \quad q = 1$$

в) доминантное расстояние (чебышевская метрика)

$$d_{ij} = \max_k |x_{ik} - x_{jk}|, \quad w_k = 1, \quad q = \infty$$

Расстояние Махаланобиса

$$d_{ij} = (\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j)' \mathbf{K}_x^{-1} (\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j)$$

где  $\mathbf{x}_i$ ,  $\mathbf{x}_j$  – векторы переменных объектов  $i$  и  $j$ ,  $\mathbf{K}_x^{-1}$  – обратная корреляционная матрица признаков.

# Определение статистической значимости коэффициентов корреляции

1. Коэффициент корреляции

$$(9) \quad r = \frac{\sum (x_{1,i} - \bar{x}_1) \cdot (x_{2,i} - \bar{x}_2)}{\sqrt{\sum (x_{1,i} - \bar{x}_1)^2} \cdot \sqrt{\sum (x_{2,i} - \bar{x}_2)^2}}$$

2. Значение тестовой статистики

$$\xi = \left( 0.5 \cdot \ln \left( \frac{1+r}{1-r} \right) - \frac{|r|}{2 \cdot (n-1)} \right) \cdot \sqrt{n-3}$$

3. Если тестовая статистика больше критерия Стьюдента, то коэффициент корреляции значимо отличается от 0, в противном случае – не значимо

## Списки использованной литературы и источников:

- А.А.Большаков, Р.Н.Каримов «Методы обработки многомерных данных и временных рядов» Москва 2007 г.
- Электронный учебник StatSoft по анализу данных.