Заметки про метод главных компонент

Винни-Пух

6/3/2017

Обозначения:

 z_j — вектор столбец j-ой исходной переменной

Z — матрица исходных переменных

 x_{j} — центрированный и, возможно, нормированный вектор столбец исходных переменных

X — матрица центрированных (нормированных) переменных

 pc_{j} — главная компонента номер j

PC — матрица главных компонент

 v_{j} — вектор столбец весов, с которыми $x_{1}, x_{2}, \ldots, x_{k}$ входят в компоненту pc_{j} .

V — матрица всех весов

Статистический смысл некоторых объектов

• Длина центрированного вектора пропорциональна стандартному отклонению

Вектор x_j имеет нулевое среднее, $\bar{x}_j=0$, поэтому его выборочное стандартное отклонение равняется

$$\hat{\sigma}(x_j) = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_{ij} - \bar{x}_j)^2}{n-1}} = \frac{\sqrt{\sum_{i=1}^n x_{ij}^2}}{\sqrt{n-1}} = \frac{|x_j|}{\sqrt{n-1}}$$

То есть, если среднее значение по вектору равняется нулю, то длина вектора в $\sqrt{n-1}$ раз больше, чем выборочное стандартное отклонение.

• Смысл матрицы X^TX

В матрице X^TX на месте (i,j) находится произведение i-ой строки из X^T и j-го столбца из X, то есть

$$(X^T X)_{ij} = x_i^T \cdot x_j = \sum_{k=1}^n x_{ki} \cdot x_{kj}$$

Допустим, исходные переменные были только центрированы. Тогда

$$\sum_{k=1}^{n} x_{ki} \cdot x_{kj} = \sum_{k=1}^{n} (z_{ki} - \bar{z}_i) \cdot (z_{kj} - \bar{z}_j)$$

Если эту величину поделить на n-1, то получится выборочная ковариация между векторами z_i и z_j . Значит, $\frac{1}{n-1}X^TX$ — это выборочная ковариационная матрица векторов $z_1,\,z_2,\,\ldots,\,z_k$.

Если исходные переменные были ещё и нормированы, то $\frac{1}{n-1}X^TX$ — это выборочная корреляционная матрица векторов z_1, z_2, \ldots, z_k .

Алгоритм 1

- 1. Центрируем переменные
- 2. Если переменные в разном масштабе, то приводим переменные к общему масштабу
- 3. Находим главные компоненты
- 3.1. Первая главная компонента:

[