

Методы прогнозирования

ПМ-1701

Преподаватель:

ИВАХНЕНКО ДАРЬЯ АЛЕКСАНДРОВНА
viktor_chernov@mail.ru

Санкт-Петербург
2020 г., 6 семестр

Список литературы

[1] Теория игр

Содержание

1	11.02.2020	2
1.1	Введение	2
2	Наивные методы прогнозирования	3
2.1	Адаптивные методы прогнозирования	3

1 11.02.2020

1.1 Введение

Будем исследовать временные ряды и варианты его прогнозирования. В конце семестра перейдем к машинному обучению.

Мы рассматривали введение в файле и семейство преобразований Бокса-Кокса:

$$y^{(\lambda)} = \begin{cases} \frac{y^\lambda - 1}{\lambda}, & \lambda \neq 0 \\ \ln y, & \lambda = 0 \end{cases}$$
$$\lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{y^\lambda - 1}{\lambda} = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{\exp(\lambda \ln y) - 1}{\lambda} = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{1 + \lambda \ln y + O((\lambda \ln y)^2) - 1}{\lambda} = \ln y$$

$$y^\lambda = \frac{y^\lambda - 1}{\lambda}$$

$$\frac{\partial y^\lambda}{\partial \lambda} = \frac{\lambda y^{\lambda-1}}{\lambda} = y^{\lambda-1}$$

Параметр λ можно найти с помощью метода максимального правдоподобия:

$$L = \prod_{i=1}^T \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} \cdot \exp \left(-\frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{\sigma^2} \right) \cdot J(\lambda, y) \rightarrow \max$$

Прологорилируем:

$$\ln L = \sum_{i=1}^T \left(\ln \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} - \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{2\sigma^2} + \ln J(\lambda, y) \right)$$

Воспользуемся оценкой выборочной дисперсии:

$$\hat{\sigma}^2 = \sum_{i=1}^T \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T}$$

$$\ln \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} = \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi}} + \ln \frac{1}{\sqrt{\sigma^2}} = \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi}} - \ln \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T}$$

Тогда:

$$\begin{aligned}\ln L &= \sum_{i=1}^T \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi}} - \ln \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T} - \frac{T}{2} + \log \prod_{i=1}^T y_i^{\lambda-1} = \\ &= \sum_{i=1}^T \ln \frac{1}{\sqrt{2\pi}} - \sum_{i=1}^T \ln \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T} - \frac{T}{2} + (\lambda-1) \sum_{i=1}^T \ln y_i = -\frac{T}{2} \cdot \ln \sum_{i=1}^T \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T} + (\lambda-1) \sum_{i=1}^T \ln y_i\end{aligned}$$

Итого: логарфим функции правдоподобия Бокса-Кокса:

$$\ln L = -\frac{T}{2} \cdot \ln \sum_{i=1}^T \frac{(y_i^{(\lambda)} - \bar{y}^{(\lambda)})^2}{T} + (\lambda-1) \sum_{i=1}^T \ln y_i$$

где

$$\bar{y}^{(\lambda)} = \frac{1}{T} \sum y_i^{(\lambda)}$$

T - количество элементов в выборке.

Взяв производную по параметру λ и приравняв к нулю, найдем решение, получим оценку методом максимального правдоподобия.

2 Наивные методы прогнозирования

2.1 Адаптивные методы прогнозирования

$$y_2 = y_1$$

$$y_3 = \alpha y_2 + (1 - \alpha) y_1 = l_3$$

$$y_4 = \alpha y_3 + (1 - \alpha)(\alpha y_2 + (1 - \alpha) y_1)$$

где $1 - \alpha = l_3$)

С помощью l_0 можно использовать начальное значение.