

УДК 519.21

Простейшая прогнозная модель временного ряда и ее реакция на линейное и параболическое входные воздействия

Семаков С.Л.*, Семаков И.С.**

Московский авиационный институт (национальный исследовательский университет), МАИ, Волоколамское шоссе, 4, Москва, А-80, ГСП-3, 125993, Россия

*e-mail: slsemakov@yandex.ru

**e-mail: champion7@yandex.ru

Аннотация

Исследуется простейшая прогнозная модель временного ряда. Выведены формулы для прогноза по данной модели в случаях, когда исходный временной ряд представляет собой одиночный импульс, линейное воздействие или параболическое воздействие. Показано, что только в случае одиночного импульса модель дает удовлетворительные результаты в смысле адекватности прогноза.

Ключевые слова: временной ряд, прогноз, параметр сглаживания.

1. Введение

Прогнозированию временных рядов посвящена обширная литература (см., например, [1-5]). Оно используется при решении различных прикладных задач, в том числе, и в аэрокосмической области (см., например, [6]). Под временным рядом понимается множество наблюдений какой-либо физической величины, получаемых последовательно через равные промежутки (шаги) времени. Пусть x_t , $t = 0, 1, 2, \dots$,

N , – исходный временной ряд. Обозначим через L_t , $t = 0, 1, 2, \dots, N$, некоторый сглаженный (усредненный, выровненный) ряд, полученный из x_t . В литературе ряд L_t называют уровнем исходного ряда; он играет центральную роль при разработке различных способов прогнозирования значений исследуемого ряда x_t для $t > N$. Одним из распространенных приемов построения ряда L_t является так называемое экспоненциальное сглаживание (см., например, [7-15]), которое задается рекуррентной формулой

$$L_t = \alpha x_t + (1 - \alpha)L_{t-1}, \quad (1)$$

где $\alpha \in (0; 1)$ – параметр сглаживания. Формулу (1) можно переписать в виде

$$L_t = L_{t-1} + \alpha(x_t - L_{t-1}), \quad (2)$$

а также в виде

$$\begin{aligned} L_t &= \alpha x_t + (1 - \alpha)L_{t-1} = \alpha x_t + (1 - \alpha)(\alpha x_{t-1} + (1 - \alpha)L_{t-2}) = \alpha x_t + \alpha(1 - \alpha)x_{t-1} + (1 - \alpha)^2 L_{t-2} = \dots = \\ &= \alpha \sum_{i=1}^{N-1} (1 - \alpha)^i x_{t-i} + (1 - \alpha)^N L_0, \end{aligned} \quad (3)$$

где $N = t$ – количество членов ряда, L_0 – величина, необходимая для первого применения формулы (1); обычно полагают $L_0 = \alpha x_0$.

В качестве примера запишем формулу (3) при $\alpha = \frac{1}{2}$:

$$L_t = \frac{1}{2}x_t + \frac{1}{4}x_{t-1} + \frac{1}{8}x_{t-2} + \dots + \left(\frac{1}{2}\right)^n x_{t-(n-1)} + \dots + \left(\frac{1}{2}\right)^N L_0.$$

Смысл постоянной α можно охарактеризовать так: чем больше α , тем с большим весом учитывается последняя предыстория (слагаемое αx_t в формуле (3)).

Нежелательный момент при выборе больших значений α состоит в том, что если

значение x_t оказалось нетипичным, т. е. произошел выброс, то и «плохим» (в смысле операции сглаживания) окажется значение L_t .

Простейшая прогнозная модель имеет вид

$$\hat{x}_\tau(t) = L_t, \quad (4)$$

где $\hat{x}_\tau(t)$ – прогноз, сделанный в момент t на τ единиц времени (шагов) вперед. В настоящей работе подробно исследуются и доказываются результаты применения простейшей прогнозной модели к некоторым конкретным исходным временным рядам x_t . Без вывода эти результаты приведены, в частности, в [16].

2. Реакция на одиночный импульс

Выясним, какой вид будет иметь ряд L_t , если исходный ряд x_t представляет собой одиночный импульс в виде всплеска (подобие ограниченной дельта-функции):

$$x_t = 1 \text{ при } t = 0, \quad x_t = 0 \text{ при } t > 0. \quad (5)$$

По формуле (3) при $L_0 = \alpha x_0$ получим

$$L_t = \alpha(1 - \alpha)^t. \quad (6)$$

Непрерывную функцию переменного t , заданную правой частью равенства (6), будем рассматривать как непрерывную аппроксимация временного ряда (5). Тогда если рассмотреть правую часть равенства (6) при двух значениях $\alpha = \alpha_1$ и $\alpha = \alpha_2$, где $0 < \alpha_1 < \alpha_2 < 1$, то при большей постоянной сглаживания $\alpha = \alpha_2$ получим лучшую аппроксимацию исходного ряда (5).

Пусть теперь исходный ряд представляет собой функцию Хевисайда (ступеньку):

$$x_t = 0 \text{ при } t = 0, \quad x_t = 1 \text{ при } t > 0.$$

По формуле (3) получим

$$L_t = \alpha(1 + (1 - \alpha) + (1 - \alpha)^2 + \dots + (1 - \alpha)^{t-1}) = \alpha \frac{1 - (1 - \alpha)^t}{1 - (1 - \alpha)} = 1 - (1 - \alpha)^t.$$

Как видно, и в этом случае ситуация аналогичная: модель с большей постоянной сглаживания $\alpha = \alpha_2$ реагирует на импульс в виде ступенчатого воздействия более адекватно, чем модель с меньшей постоянной $\alpha = \alpha_1$.

Отметим, что необходимым условием адекватности отклика L_t на импульсное воздействие x_t является стремление к нулю ошибки $(x_t - L_t)$ при $t \rightarrow \infty$, т. е. условие

$$\lim_{t \rightarrow \infty} (x_t - L_t) = 0. \quad (7)$$

В обоих рассмотренных случаях это условие выполняется.

3. Реакция на линейное воздействие

Выберем теперь в качестве исходного временного ряда линейный рост:

$$x_t = t, \quad t \geq 0. \quad (8)$$

Для L_t по формуле (3) получим:

$$\begin{aligned} L_t &= \alpha \sum_{i=0}^{t-1} (1 - \alpha)^i (t - i) = \alpha(t + (1 - \alpha)(t - 1) + (1 - \alpha)^2(t - 2) + \dots + (1 - \alpha)^{t-1}(t - (t - 1))) = \\ &= \alpha(t + (1 - \alpha)t + (1 - \alpha)^2 t + \dots + (1 - \alpha)^{t-1} t - [(1 - \alpha) \cdot 1 + (1 - \alpha)^2 \cdot 2 + \dots + (1 - \alpha)^{t-1}(t - 1)]) = \\ &= \alpha t(1 + (1 - \alpha) + (1 - \alpha)^2 + \dots + (1 - \alpha)^{t-1}) - \alpha(1 - \alpha)(1 + 2(1 - \alpha) + 3(1 - \alpha)^2 + \dots + (t - 1)(1 - \alpha)^{t-2}). \quad (9) \end{aligned}$$

Упростим сумму $1+2(1-\alpha)+3(1-\alpha)^2+\dots+(t-1)(1-\alpha)^{t-2}$. Обозначим для краткости $\beta=1-\alpha$. Тогда

$$\begin{aligned} 1+2\beta+3\beta^2+\dots+(t-1)\beta^{t-2} &= \frac{d}{d\beta}(\beta+\beta^2+\dots+\beta^{t-1}) = \frac{d}{d\beta}\left(\beta\frac{1-\beta^{t-1}}{1-\beta}\right) = \frac{d}{d\beta}\frac{\beta-\beta^t}{1-\beta} = \\ &= \frac{1-t\beta^{t-1}+t\beta^t-\beta^t}{(1-\beta)^2}, \end{aligned}$$

так что

$$1+2(1-\alpha)+3(1-\alpha)^2+\dots+(t-1)(1-\alpha)^{t-2} = \frac{1-t(1-\alpha)^{t-1}+t(1-\alpha)^t-(1-\alpha)^t}{\alpha^2}. \quad (10)$$

С учетом этого из (9) найдем:

$$\begin{aligned} L_t &= \alpha t \frac{1-(1-\alpha)^t}{1-(1-\alpha)} - \alpha(1-\alpha) \frac{1-t(1-\alpha)^{t-1}+t(1-\alpha)^t-(1-\alpha)^t}{\alpha^2} = \\ &= t - \frac{t(1-\alpha)^t \alpha}{\alpha} - \frac{(1-\alpha)-t(1-\alpha)^t+t(1-\alpha)^{t+1}-(1-\alpha)^{t+1}}{\alpha} = \\ &= t - \frac{1-\alpha}{\alpha} \left(t(1-\alpha)^{t-1} \alpha + 1 - t(1-\alpha)^{t-1} + t(1-\alpha)^t - (1-\alpha)^t \right) = t - \frac{1-\alpha}{\alpha} \left(1 - (1-\alpha)^t \right). \end{aligned}$$

Видим, что

$$\lim_{t \rightarrow \infty} (x_t - L_t) = \frac{1-\alpha}{\alpha},$$

и условие (7) в случае исходного ряда (8) нарушается.

4. Реакция на параболическое воздействие

Пусть теперь входным воздействием является параболический рост:

$$x_t = t^2, \quad t \geq 0.$$

Для отклика L_t в соответствии с (3) получим

$$\begin{aligned}
L_t &= \alpha \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i x_{t-i} = \alpha \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i (t-i)^2 = \alpha \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i (t^2 - 2ti + i^2) = \\
&= \alpha t^2 \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i - 2\alpha t \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i i + \alpha \sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i i^2. \tag{11}
\end{aligned}$$

Вычислим последовательно все суммы в правой части равенства (11). Первая сумма равна

$$\sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i = 1 + (1-\alpha) + (1-\alpha)^2 + \dots + (1-\alpha)^{t-1} = \frac{1-(1-\alpha)^t}{1-(1-\alpha)} = \frac{1-(1-\alpha)^t}{\alpha}. \tag{12}$$

Вторая сумма с учетом (10) равна

$$\begin{aligned}
&\sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i i = (1-\alpha) + 2(1-\alpha)^2 + 3(1-\alpha)^3 + \dots + (t-1)(1-\alpha)^{t-1} = \\
&= (1-\alpha) \left[1 + 2(1-\alpha) + 3(1-\alpha)^2 + \dots + (t-1)(1-\alpha)^{t-2} \right] = (1-\alpha) \frac{1-t(1-\alpha)^{t-1} + t(1-\alpha)^t - (1-\alpha)^t}{\alpha^2}. \tag{13}
\end{aligned}$$

Обозначив для краткости $\beta = 1-\alpha$ и $m = t-1$, для третьей суммы имеем

$$\sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i i^2 = \beta + 4\beta^2 + 9\beta^3 + \dots + m^2 \beta^m = \beta(1 + 4\beta + 9\beta^2 + \dots + m^2 \beta^{m-1}).$$

Заметим, что

$$1 + 2\beta + 3\beta^2 + \dots + m\beta^{m-1} = \frac{d}{d\beta} (\beta + \beta^2 + \dots + \beta^m) = \frac{d}{d\beta} \frac{\beta - \beta^{m+1}}{1-\beta} = \frac{1 - m\beta^m - \beta^m + m\beta^{m+1}}{(1-\beta)^2},$$

$$\beta(1 + 2\beta + 3\beta^2 + \dots + m\beta^{m-1}) = \beta + 2\beta^2 + 3\beta^3 + \dots + m\beta^m = \frac{\beta - m\beta^{m+1} - \beta^{m+1} + m\beta^{m+2}}{(1-\beta)^2},$$

$$\frac{d}{d\beta} (\beta + 2\beta^2 + 3\beta^3 + \dots + m\beta^m) = \frac{d}{d\beta} \left(\frac{\beta - m\beta^{m+1} - \beta^{m+1} + m\beta^{m+2}}{(1-\beta)^2} \right),$$

$$1 + 4\beta + 9\beta^2 + \dots + m^2 \beta^{m-1} = \frac{(1 - (m+1)^2 \beta^m + m(m+2)\beta^{m+1})(1-\beta) + 2(\beta - (m+1)\beta^{m+1} + m\beta^{m+2})}{(1-\beta)^3},$$

$$\beta + 4\beta^2 + 9\beta^3 + \dots + m^2 \beta^m = \beta \frac{(1 - (m+1)^2 \beta^m + m(m+2)\beta^{m+1})(1-\beta) + 2(\beta - (m+1)\beta^{m+1} + m\beta^{m+2})}{(1-\beta)^3}.$$

Поменяв β на $1-\alpha$, а m на $t-1$, получим

$$\sum_{i=0}^{t-1} (1-\alpha)^i i^2 = (1-\alpha) \frac{(1-t^2(1-\alpha)^{t-1} + (t^2-1)(1-\alpha)^t)\alpha + 2(1-\alpha-t(1-\alpha)^t + (t-1)(1-\alpha)^{t+1})}{\alpha^3}. \quad (14)$$

Переписывая теперь правую часть равенства (11) с учетом равенств (12) – (14), находим

$$\begin{aligned} L_t &= t^2(1-(1-\alpha)^t) - 2t \frac{1-\alpha}{\alpha} (1-t(1-\alpha)^{t-1} + t(1-\alpha)^t - (1-\alpha)^t) + \\ &+ \frac{1-\alpha}{\alpha^2} [(1-t^2(1-\alpha)^{t-1} + (t^2-1)(1-\alpha)^t)\alpha + 2(1-\alpha-t(1-\alpha)^t + (t-1)(1-\alpha)^{t+1})] = \\ &= t^2 \left[1 + \frac{2(1-\alpha)^t}{\alpha} - \frac{2}{\alpha} (1-\alpha)^{t+1} - (1-\alpha)^t - \frac{1}{\alpha} (1-\alpha)^t + \frac{1}{\alpha} (1-\alpha)^{t+1} \right] + \\ &+ t \left[-\frac{2(1-\alpha)}{\alpha} + \frac{2}{\alpha} (1-\alpha)^{t+1} - \frac{2}{\alpha^2} (1-\alpha)^{t+1} + \frac{2}{\alpha^2} (1-\alpha)^{t+2} \right] + \\ &+ \left[\frac{1-\alpha}{\alpha} - \frac{(1-\alpha)^{t+1}}{\alpha} + \frac{2(1-\alpha)^2}{\alpha^2} - \frac{2(1-\alpha)^{t+2}}{\alpha^2} \right]. \end{aligned}$$

В результате, приводя подобные слагаемые в правой части последнего равенства, получим

$$L_t = t^2 - \frac{2(1-\alpha)}{\alpha} t + \frac{(1-\alpha)(2-\alpha)}{\alpha^2} (1-(1-\alpha)^t),$$

так что при $t \rightarrow \infty$

$$x_t - L_t \sim \frac{2(1-\alpha)}{\alpha} t - \frac{(1-\alpha)(2-\alpha)}{\alpha^2} (1-(1-\alpha)^t).$$

Таким образом, и в случае параболического воздействия (как и в случае рассмотренного выше линейного воздействия) условие (7) нарушается: при больших значениях t отклик L_t дает неправильное представление о входном воздействии x_t , и простейшая прогнозная модель (4) не может быть использована.

5. Заключение

В настоящей работе проведено подробное исследование простейшей прогнозной модели в случаях, когда исходный временной ряд представляет собой а) одиночный импульс, б) линейное воздействие, в) параболическое воздействие. Показано, что с точки зрения адекватности прогноза простейшая модель дает удовлетворительный результат только в случае а).

Библиографический список

1. Бокс Дж., Дженкинс Г. Анализ временных рядов, прогноз и управление. - М.: Мир, 1974. - 406 с.
2. Brown R.G. Smoothing forecasting and prediction of discrete time series. N.Y., Prentice-Hall, 1963, 468 p.
3. Кильдишев Г.С., Френкель А.А. Анализ временных рядов и прогнозирование. - М.: Статистика, 1973. - 104 с.
4. Хенан Э. Анализ временных рядов. - М.: Наука, 1964. - 217 с.
5. Лукашин Ю.П. Адаптивные методы краткосрочного прогнозирования. - М.: Статистика, 1979. - 256 с.
6. Тузикова Е.С. Отраслевые особенности построения прогноза динамики котировок фондового рынка на примере аэрокосмической отрасли // Труды МАИ. 2012. № 52. URL <http://trudymai.ru/published.php?ID=29584>
7. Batty M. Monitoring an exponential smoothing forecasting system // Journal of The Operational Research Society, 1969, vol. 20, no. 3, pp. 319 - 325.

8. Brown R.G., Meyer R.F. The fundamental theorem of exponential smoothing // Journal of The Operational Research Society, 1961, vol. 9, no. 5, pp. 673 - 687.
9. Chow W.M. Adaptive control of exponential smoothing constant // Journal of Industrial Engineering, 1965, vol. 16, no. 5, pp. 314 - 317.
10. Cogger K.O. The optimality of general-order exponential smoothing // Journal of The Operational Research Society, 1974, vol. 22, no. 4, pp. 858 - 867.
11. Cohen G.D. A note on exponential smoothing and autocorrelated inputs // Journal of The Operational Research Society, 1963, vol. 11, no. 3, pp. 361 - 367.
12. Cox D.R. Prediction by exponentially weighted moving averages and related methods // Journal of the Royal Statistical Society, 1961, vol. 23, no. 2, pp. 414 - 422.
13. Harrison P.J. Exponential smoothing and short-term sales forecasting // Management Science, 1967, vol. 13, no. 11, pp. 821 - 842.
14. Winters P.R. Forecasting sales by exponentially weighted moving averages // Management Science, 1960, vol. 6, no. 3, pp. 324 - 342.
15. Taylor C.J. A simple graphical method of exponential smoothing with a linear trend // Journal of The Operational Research Society, 1967, vol. 18, no. 1, pp. 61 - 63.
16. Семаков С.Л., Семаков А.С. Прогнозирование и управление продажами в торговых сетях. - М.: Физматлит, 2012. - 144 с.