



МЕТОДЫ  
ПРОГНОЗИРОВАНИЯ  
ДИНАМИКИ  
ЭКОНОМИЧЕСКИХ  
ПРОЦЕССОВ



# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- Эта группа объединяет простейшие методы прогнозирования, которые могут быть использованы при недостатке информации и времени на разработку прогноза.
- Прогноз, полученный данными методами, не будет отличаться высокой точностью, но будет давать некоторое представление о возможном значении исследуемого параметра в будущем.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- ▣ **Наивное прогнозирование** основано на предположении, что предыдущее значение лучше всего предсказывает будущее.

$$y_{tпр} = y_{t-1ф}$$

$y_{tпр}$  — прогнозное значение в момент времени  $t$ ;  
 $y_{t-1ф}$  — фактическое значение в момент времени  $t-1$ .

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- **Методы простых средних.** Прогнозное значение рассчитывается на основе обобщенных средних характеристик временного ряда в ретроспективном периоде.
- Эти характеристики представляют собой выражение динамики за весь период одним средним числом.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- К средним характеристикам динамики относятся:

1. **Средний уровень ряда** показывает, какая средняя величина уровня характерна для всего анализируемого периода.

- Для интервального ряда:      - Для моментного

$$\bar{y} = \frac{\sum_{t=1}^n y_t}{n}$$

$$y = \frac{\frac{1}{2}y_1 + y_2 + y_3 + \dots + y_t + \dots + \frac{1}{2}y_n}{n-1}$$

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- К средним характеристикам динамики относятся:

**2. Средний абсолютный прирост ряда** показывает скорость развития явления:

$$\Delta \bar{y} = \frac{y_n - y_1}{n - 1},$$

$y_1$  — первый зарегистрированный показатель временного ряда;

$y$  — последний зарегистрированный показатель временного ряда;

$n$  — число показателей временного ряда.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

- К средним характеристикам динамики относятся:

3. **Средний темп роста** может быть рассчитан по формуле средней геометрической при сравнении последнего показателя в ряду с первым:

$$T_p = \sqrt[n-1]{\frac{y_n}{y_1}}$$

4. **Средний темп**  $\overline{T}_{\text{пр}} = T_p - 1$  **а:**

$$\overline{T}_{\text{пр}} = T_p - 1.$$

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## ***Метод простого скользящего среднего***

- Прогноз строится с учетом не всех наблюдений, а определенного количества последних наблюдений.
- Как только новое наблюдение становится доступным, оно включается в расчетную формулу, а наиболее старое исключается.
- Скользящее среднее порядка  $k$  — это среднее значение  $k$  последовательных наблюдений.



# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## ***Метод простого скользящего среднего***

- Расчетная формула:

$$\bar{y}_{t+1} = \frac{(y_t + y_{t-1} + y_{t-2} + \dots + y_{t-k+1})}{k},$$

$t$  — количество измерений;

$y_t$  — значение исследуемой характеристики в текущем периоде;

$\bar{y}_i$  — прогнозное значение исследуемой характеристики на следующий период;

$k$  — количество наблюдений в скользящем среднем.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## *Метод простого скользящего среднего*

- Величина  $k$  может принимать произвольно выбранное значение (3, 4, 5 и т.д.) и зависит от размера изучаемой совокупности, чем большее количество наблюдений анализируется, тем большее значение она может принимать.
- Прогнозом на следующий период принимается скользящее среднее за предыдущий период.
- Метод простого скользящего среднего может быть применен к стабильным данным, при незначительных колебаниях. В случае однонаправленных изменений исследуемого показателя (повышения или понижения) более точный прогноз может быть получен методом двойного скользящего среднего.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## ***Метод двойного скользящего среднего***

- Представляет более сложную двухэтапную процедуру усреднения. Сначала временной ряд сглаживается методом простого скользящего среднего, а потом повторяется процедура усреднения для рассчитанных значений:

$$\bar{y}_t^* = \frac{(\bar{y}_t + \bar{y}_{t-1} + \bar{y}_{t-2} + \dots + \bar{y}_{t-k+1})}{k},$$

где  $\bar{y}_t^*$  – вторичное скользящее среднее.

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## ***Метод двойного скользящего среднего***

- Для построения прогноза рассчитываются следующие коэффициенты:

$$a_t = \bar{y}_t + (\bar{y}_t - \bar{y}_{t-1}^*) = 2\bar{y}_t - \bar{y}_{t-1}^* ;$$

$$b_t = \frac{2}{k-1}(\bar{y}_t - \bar{y}_{t-1}^*).$$

# 1. Наивные модели. Простые и скользящие средние

## ***Метод двойного скользящего среднего***

- Прогнозное значение на  $p$  периодов вперед определяется по формуле:

$$\bar{y}_{t+p} = a_t + b_t p.$$

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

- **Экстраполяция** — метод прогнозирования, основанный на анализе динамики объекта прогнозирования в ретроспективном периоде.
- Метод экстраполяции позволяет описать функцию, характеризующую движение исследуемой характеристики.

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

- В процессе экстраполяции определяют временной ряд, тренд и случайную компоненту:

$$y_t = \bar{y}_t + \varepsilon_t$$

- Тренд — средняя линия движения прогнозируемой характеристики ( $y_t$ ).
- Случайная компонента характеризует случайные отклонения фактических показателей динамики объекта от средней

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- **Первый этап:** сбор исходной информации о значении исследуемой характеристики в ретроспективном периоде.
- **Второй этап:** подбор зависимости для описания уравнения тренда. Видом функции: линейные, экспоненциальные, степенные функции и т. п.



## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- Если модель тренда является линейной:  $y^*_t = a_0 + a_1 t$ , то расчет коэффициентов уравнения  $a_0$  и  $a_1$  производится по формулам:

$$a_0 = \frac{\sum y_i \sum t_i^2 - \sum t_i \sum y_i t_i}{N \sum t_i^2 - (\sum t_i)^2};$$
$$a_1 = \frac{N \sum y_i t_i - \sum y_i \sum t_i}{N \sum t_i^2 - (\sum t_i)^2}.$$

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- **Третий этап:** продолжение полученного тренда за интервал значений, по которым строилась зависимость, или определение точечного прогноза. Для получения значения прогноза на  $t$ -й год в уравнение тренда подставляются конкретные значения  $t$ .

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- **Четвертый этап:** расчет ошибки прогноза. Отдельные наблюдения в прошлом отклоняются от линии тренда, это дает право предполагать, что и в будущем следует ожидать таких отклонений. Значит, прогноз имеет погрешность. Погрешность прогноза можно оценить по среднеквадратическому отклонению:

$$s_y = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^N (y_i^* - y_i)^2}{k}},$$

- где  $y_i^*$  — расчетные значения;  $y_i$  — фактические значения;  $k$  — число наблюдений.

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- Погрешность прогноза отражается в виде доверительного интервала, с помощью которого точечный прогноз преобразуется в интервальный

$$\Delta y = \bar{y}_t \pm t_{\alpha} S_y,$$

- где  $t_{\alpha}$  — табличное значение t-критерия Стьюдента с  $k$  степенями свободы и уровнем значимости  $p$ .

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- **Пятый этап:** определение интервала прогноза. Однако погрешность прогноза растет при увеличении периода упреждения. При определении интервального прогноза среднеквадратическое отклонение, умножают на коэффициент

$$K = \sqrt{\frac{N+1}{N} + \frac{3(N+2L-1)^2}{N(N^2-1)}}.$$

- $N$  – число наблюдений;
- $L$  – безразмерный интервал периода упреждения прогноза. Длина  $L$  равна временному шагу между ретроспективными значениями.

## 2. Прогнозная экстраполяция. Последовательность этапов

Основные этапы прогнозной экстраполяции:

- Следовательно, формулу для определения доверительных границ интервала прогноза можно записать:

$$\Delta y = \bar{y}_t \pm t_{\alpha} s_y K.$$