

# Оценивание модели ARIMA. Прогнозирование

Лекция 13(часть 2)



**БАЛАКОВСКИЙ ИНЖЕНЕРНО-ТЕХНОЛОГИЧЕСКИЙ ИНСТИТУТ**  
ФИЛИАЛ НАЦИОНАЛЬНОГО ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКОГО ЯДЕРНОГО УНИВЕРСИТЕТА «МИФИ»



# Методология Бокса-Дженкинса

Шаг 1. Определение порядка интегрированности ряда и переход к стационарным разностям

Шаг 2. Анализ автокорреляционной функции и частной автокорреляционной функции

Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

Шаг 4. Прогнозирование

## Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

- Для каждой из выбранных на втором шаге моделей оцениваются их параметры.
- Обычно оценивание производится при помощи ММП. Для AR моделей состоятельные оценки также дает обычный МНК.
- Каждая из моделей проверяется на адекватность на основе критериев, представленных далее.
- Наилучшая из моделей выбирается в качестве итоговой для использования на четвертом шаге.

## Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

1. Значимость коэффициентов модели
2. Анализ остатков модели

Остатки должны быть белым шумом  $\Rightarrow$  должны иметь нулевую автокорреляцию  $\Rightarrow$  все элементы АСФ для ряда остатков должны незначимо отличаться от нуля

3. Информационные критерии

## Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

Тестирование отсутствия автокорреляции:  
тестирование гипотезы о равенстве нулю  
отдельного коэффициента автокорреляции

Н<sub>0</sub>:  $\rho_k = 0$

Тестовая статистика:  $\widehat{\rho}_k \sim N(0, \frac{1}{T})$

Если  $|\widehat{\rho}_k| < \frac{1,96}{\sqrt{T}}$ , то при уровне значимости 5% гипотеза Н<sub>0</sub> принимается (не отклоняется).

# Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

Тестирование отсутствия автокорреляции:

Тест Льюинга-Бокса

Н<sub>0</sub>:  $\rho_1 = \rho_2 = \dots = \rho_k = 0$

$$\tilde{Q} = T(T + 2) \cdot \sum_{i=1}^K \frac{\hat{\rho}_i^2}{T - i} \sim \chi^2(K - p - q)$$

p и q – параметры ARIMA модели

# Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

## Информационный критерий Шварца

Schwarz information criterion (**SIC**)

Также называется Байесовским информационным критерием

$$SIC = \ln \frac{p+q}{T} + \ln \left( \frac{\sum e_t^2}{T} \right)$$

Bayes information criterion (**BIC**)

$p$  и  $q$  – параметры ARIMA модели; если в модель включена константа, то вместо  $p+q$  следует использовать  $p+q+1$

# Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

## Информационный критерий Шварца

- Можно использовать для сравнения разных моделей с одинаковой зависимой переменной
- Следует выбирать модель с наименьшим значением критерия
- Можно использовать не только для ARIMA, но и для любых других моделей временных рядов, в этом случае вместо  $p+q$  следует поставить  $k$  – число оцениваемых коэффициентов в модели (считая константу):

$$SIC = \ln \frac{k}{T} + \ln \left( \frac{\sum e_t^2}{T} \right)$$

## Шаг 3. Оценивание и проверка адекватности модели

Информационный критерий Акаике

$$AIC = 2 \frac{p + q}{T} + \ln \left( \frac{\sum e_t^2}{T} \right)$$

Работает аналогично критерию Шварца, однако используется реже, так как асимптотически критерий Акаике приводит к выбору «перепараметризованных» моделей

## Шаг 4. Прогнозирование

После выбора наилучшей модели можно использовать ее для прогнозирования в соответствии с тем, как мы обсуждали это выше.