### Описание задачи

- 1. Считать данные из **д**анные.xlsx Проверить является ли ряд стационарным в широком смысле. Это можно сделать двумя способами:
  - i. Провести визуальную оценку, отрисовав ряд и скользящую статистику (среднее, стандартное отклонение). Построить график, на котором будет отображен сам ряд и различные скользящие статистики.
  - іі. Провести тест Дики Фуллера.

Сделать выводы из полученных результатов. Оценить достоверность статистики.

- 2. Разложить временной ряд на тренд, сезональность, остаток в соответствии с аддитивной, мультипликативной моделями. Визуализировать их, оценить стационарность получившихся рядов, сделать выводы.
- 3. Проверить является ли временной ряд интегрированным порядка к. Если является, применить к нему модель ARIMA, подобрав необходимые параметры с помощью функции автокорреляции и функции частичной автокорреляции. Выбор параметров обосновать. Отобрать несколько моделей. Предсказать значения для тестовой выборки. Визуализировать их, посчитать r2\_score для каждой из моделей. Произвести отбор наилучшей модели с помощью информационного критерия Акаике. Провести анализ получившихся результатов.

## Описание алгоритма

#### Определения:

- <u>Временной ряд</u> это последовательность значений, описывающих протекающий во времени процесс, измеренных в последовательные моменты времени, обычно через равные промежутки.
- Сезонность компонента, которая описывает циклические изменения временного ряда.
- Тренд компонента, описывающая долгосрочное изменение уровня ряда.
- Остатком временного ряда называется разница между предсказанным и наблюдаемым значением.
- <u>Автокорреляция</u> статистическая взаимосвязь между последовательностями величин одного ряда. Это один из самых важных коэффициентов в анализе временного ряда. Чтобы посчитать автокорреляцию, используется корреляция между временным рядом и её сдвинутой копией от величины временного сдвига. Сдвиг ряда называется лагом.
- Стационарный ряд ряд, в котором свойства не зависят от времени. При таких компонентах ряда, как тренд или сезонность, ряд не является стационарным. Есть два вида стационарности строгая и слабая(стационарность в широком смысле). Слабая стационарность заключается в постоянной дисперсии и в постоянности среднего значения ряда.

В рамках <u>визуальной оценки</u> обращают внимание на наличие тренда у графика. Если тренд есть - ряд не стационарный, тренда нет - ряд стационарен.

Для более точной оценки стационарности используют <u>тест Дики-Фуллера</u>, который опирается на статистический вывод. В данном тести за нулевую гипотезу берется утверждение, что

процесс не стационарен, а за альтернативную, что стационарен. Пороговое значение принято брать равное 0,05 (5%). В результате наш вывод будет зависеть от следующих суждений: если вероятность (p-value) для данных существенно выше 0,05, то мы не отвергаем нулевую гипотезу и процесс считаем нестационарным, иначе, если p-value меньше 0,05 — считаем ряд стационарным.

\*Для вычисления p-value используем функцию adfuller() из библиотеки statsmodels.

<u>Аддитивная модель</u> разложения временного ряда - *тренд + сезонность + остаток*. Для получения функций тренда, сезонности и остатка аддитивной модели, воспользуемся функцией seasonal\_decompose с параметром model =' additive'.

<u>Мультипликативная модель</u> разложения временного ряда - *тенд \* сезонность \* остаток*. Для получения функций тренда, сезонности и остатка мультипликативной модели, воспользуемся функцией seasonal\_decompose с параметром model = ' multiplicative'.

- Интегрированный временной ряд нестационарный временной ряд, разности некоторого порядка от которого являются стационарным временным рядом
- Интегрированный ряд порядка k ряд, в котором разности k-го порядка  $\Delta^k$  x(t) являются стационарными, а разности меньшего порядка (и сам временной ряд) не являются стационарными рядами.
- ARIMA (autoregressive integrated moving average model) интегрированная модель авторегрессии скользящего среднего модель анализа временных рядов. Это расширение моделей ARMA для нестационарных временных рядов.
- <u>ARMA</u>- математическая модель, используемая для анализа и прогнозирования стационарных временных рядов.

Для построения модели ARIMA нужно найти коэффициенты р и q, это можно сделать с помощью функция автокорреляции и функция частичной автокорреляции.

- <u>Коэффициент детерминации</u> это доля дисперсии зависимой переменной, объясняемая рассматриваемой моделью зависимости, то есть объясняющими переменными. (наилучшим значением *r2\_score* считается 1)
- Информационный критерий применяемая в эконометрике мера относительного качества эконометрических (статистических) моделей, учитывающая степень «подгонки» модели под данные с корректировкой (штрафом) на используемое количество оцениваемых параметров. Критерии основаны на компромиссе между точностью и сложностью модели. Критерии различаются тем, как они обеспечивают этот баланс.
- <u>Информационный критерий Акаике (AIC)</u> критерий, применяющийся исключительно для выбора из нескольких статистических моделей.

## Описание программы

В программе были последовательно получены результаты, требуемые в описании задания. В коде в основном использовались библиотечные функции такие как: ARIMA – для модели ARIMA, plot\_acf и plot\_pacf – для нахождения корреляций, seasonal\_decompose – для разложения на тренд, сезонность и остаток, а также другие функции. Для визуализации данных была использована библиотека seaborn.

# Инструкция к запуску

Необходимое ПО: Windows 7

Запустить программу можно в google colab, пройдя по ссылке, загрузив предварительно файлы – Answers.xlsx и Data.xlsx

https://colab.research.google.com/drive/13BZ5BOiNiUxmN-y2HHVHzhO6m34Mard9?usp=sharing