# Міністерство освіти та науки України Львівський національний університет імені Івана Франка

## Звіт

Про виконання лабораторної роботи No1 "ARIMA"

Виконав: студент групи ФеС-21 Сало Остап Перевірив: Сінкевич О.О.

**Мета Роботи** : Ознайомитися з алгоритмами та методами : AR, MA, ARMA та ARIMA. Та використати алгоритм ARIMA на реальних даних температури.

## хід РОБОТИ:

**AR**: Перш за все я реалізував алгоритм AR, ось код де реалізований метод найменших квадратів, який реалізований за допомогою бібліотеки **sympy**: Метод найменших квадратів нам потрібний для знаходження двох регресорів( w0,w1).

```
def minMNK(a,b):
   function = \theta
   w\theta, w1 = symbols('x y', real=True)
    for i in range(len(a)):
       function +=(w1*a[i] + w0 - b[i]) ** 2
   #print(function)
    function1W\theta = diff(function, w\theta)
    function2W1 = diff(function,w1)
   #print(function1W0)
   # print(function2W1)
    function1W\theta = str(function1W\theta)
    function2W1 = str(function2W1)
   result1 = re.findall(r'\d+',function1W0)
   result2 = re.findall(r'\d+',function2W1)
   for i in range(len(result1)):
        result1[i] = int(result1[i])
   for i in range(len(result2)):
        result2[i] = int(result2[i])
   matrix = [result1[0:2],result2[0:2]]
   matrix_result = [result1[2],result2[2]]
   resultAll = np.linalg.solve(matrix,matrix_result)
   new_w\theta, new_wl = resultAll
   return new_w0, new_w1
```

Ось тут реалізована Авторегреія:

**Авторегресія** — це алгоритм який використовує параметр р, Цей параметр означає скільки разів в циклі ми будемо знаходити нові регресори, та додаючи старий регресор до нового, ми будемо знаходити новий вузол.

```
[ ] # ABTOKOPERPECIS :
    def auto_reg(a,b,p=1):
        w0,w1 = minMNK(a,b)
        function = w0
        #print(w0)
        result_array = []
        for i in range(p):
            len_arr = len(a) - i -1

            w0,w1 = minMNK(a[0:len_arr],b[0:len_arr])
            #print('liner - ',res_liner_regr, 'b - ',b[len_arr])
            function += b[len_arr] * w1

            result_array.append(function)
            return function
            auto_reg(x_data,y,p=5)
```

**МА:** Для Arima Нам ще потрібен метод МА - скільське середнє. Це алгоритм має параметр q, на якій кількості вузлів потрібно знаходити середню величину. Ось його реалізація :

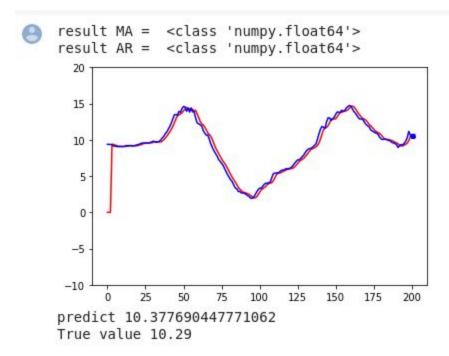
```
[] # Скільзьке середнє :
    def SMA(b,p=3):
        SMA res = []
        sum b = 0
        num = 0
        for i in range(len(b) - p):
            for j in range(p):
                 sum b += b[i+j]
            SMA res.append(sum b / p)
            sum b = 0
        return SMA res
    def MA foresee(b,p):
        SMA res = 0
        for i in range(p):
            sum b = len(b) - i - 1
            SMA res += b[sum b]
            SMA res /= p
        return SMA res
```

**ARIMA**: Використовує три параметра: p,q,i. p - від AR q - від MA i - Це скільки разів нам потрібно продиференціювати дані, тому що дані можуть мати Тренд, або бути Сезонними, а для сезонних даних реалізовані інші алгоритми. Також хороша практика з логарифмуванням даних перед диференціюванням - це потрібно щоб стабілізувати дисперсію.

### Ось код для ARIMA:

```
[ ] def ARIMA with Prediction(step, x,y,p,q,d):
     new y = [0]
     new_y1 = []
      resut arr = []
      MA plust ar = 0
      if d == 0:
       new x = []
        new y = []
        new x = x
        new_y = y
        my x x = 199
        for i in range():
         MA res = MA foresee(new y,q)
         AR res = auto reg(new x,new y,p=p)
         MA_plust_ar = MA_res + AR_res
         resut arr.append(MA plust ar)
         new y.append(MA plust ar)
         my_x x +=1
         new x.append(my x x)
     return resut arr
    print("Predicted = ",ARIMA with Prediction(3,x data,y,p=1,q=7,d=0))
    print("True value = ", test y[201],", ",test y[202],", ",test y[203])
Predicted = [10.243201426497652, 10.239743137128386, 10.273958496080168]
    True value = 10.29,
                          10.13 ,
```

#### Результати:



**Висновок**: В цій лабораторній роботі я ознайомився з 4 алгоритмами, які використовуються для роботи з часовими рядами. ARIMA - це один з найпопулярніших алгоритмів, но дуже слабкий, його не можна використати з сезонними даними, та довго працює та невірно працює з великою кількістю даних.