

МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ
НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ
«КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ
імені ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО»

О.Л.Жиров

ПРИКЛАДНА СТАТИСТИКА ПРАКТИКУМ

Навчальний посібник

Рекомендовано Методичною радою КПІ ім. Ігоря Сікорського
як навчальний посібник для здобувачів ступеня бакалавра
за освітньою програмою «Системний аналіз і управління. Системи і методи штучного
інтелекту»
спеціальності 122 Комп'ютерні науки, 124 Системний аналіз

Електронне мережне навчальне видання

Київ
КПІ ім. Ігоря Сікорського
2023

Рецензент

*Бідюк П.І., д.т.н., професор кафедри ММСА,
ННІПСА НТУУ «КПІ імені Ігоря Сікорського»*

Відповідальний
редактор

Данилов В.Я., д.т.н., професор кафедри ШІ

*Гриф надано Методичною радою КПІ ім. Ігоря Сікорського
(протокол № 8 від 02.06.2023 р.)*

*за поданням Вченої ради Навчально-наукового інституту прикладного системного аналізу
(протокол № 5 від 29.05.2023 р.)*

В навчальному посібнику викладено методики виконання практичних завдань, передбачених си́лабусом з предмету «Прикладна статистика», та містить варіанти індивідуальних завдань. Посібник забезпечує проведення практичних занять з предмету «Прикладна статистика» для здобувачів ступеня бакалавр за спеціальностями 122 Комп'ютерні науки, 124 Системний аналіз.

Реєстр. № НП 22/23-742. Обсяг 4,32 авт. арк.

Національний технічний університет України
«Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»
проспект Перемоги, 37, м. Київ, 03056
<https://kpi.ua>

Свідоцтво про внесення до Державного реєстру видавців, виготовлювачів
і розповсюджувачів видавничої продукції ДК № 5354 від 25.05.2017 р.

© О.Л.Жиров
© КПІ ім. Ігоря Сікорського, 2023

ЗМІСТ

ВСТУП.....	4
Практичні заняття №1-2. Моделювання погодинної заробітної платні. Лінійна модель регресії з фіктивними змінними.....	6
Практичне заняття №3. Нелінійна модель погодинної заробітної платні.....	24
Практичне заняття №4. Моделювання залежності попиту від ціни методом інструментальних змінних.....	30
Практичне заняття №5. Аналіз часового ряду відношень курсів валют долара та євро. Одномірні моделі часових рядів	44
Практичне заняття №6. Аналіз часового ряду індексу цін на непродовольчі товари.....	55
Практичне заняття № 7. ARCH та GARCH моделі.....	65
Практичне заняття №8. Модель ціноутворення фінансових активів (CAPM) як модель регресії	74
Використана література	95

ВСТУП

Прикладна статистика є однією з фундаментальних дисциплін в освітній програмі бакалаврів з системного аналізу, оскільки багато бакалаврських робіт аналізує часові ряди фінансових і виробничих процесів. Прикладна статистика є складовою частиною системного аналізу, оскільки еквівалентною назвою прикладної статистики є статистичний аналіз даних.

В даному посібнику розглядаються ряд системних задач, які є важливими для більшості організацій і підприємств, незалежно від форм власності. Здатність вирішувати такі системні задачі, створювати відповідне програмне забезпечення для конкретних системних задач, засвоювати і використовувати новітні комп'ютерні системи для метою вирішення конкретних системних задач є перевагою випускників ІПСА. Посібник доповнює навчальний посібник [1].

Даний посібник і посібник [1] створені на основі першоджерел [3-8].

Індивідуальні дані для виконання практичних завдань обираються узгоджено з викладачем із статистичних сайтів європейських країн, які вказані в додатках до навчального посібника [1].

Метою практичних занять є:

- вивчення та оволодіння методами збору та обробки статистичних даних у формі часових перерізів рядів;
- вивчення та оволодіння методами побудови статистичних і математичних моделей на основі функціонального підходу;
- вивчення критеріальної бази для дослідження якості даних і адекватності створених моделей;

- уміння аналізувати як структура даних впливає на розв'язання задачі статистичного моделювання, прогнозування та формування статистичних висновків;
- уміння перевіряти відповідність вхідних статистичних даних постановці задачі статистичного і математичного моделювання на основі отриманих даних;
- уміння розробляти статистичні моделі досліджуваних процесів в економіці та фінансах;
- уміння доводити коректність та ефективність побудованих статистичних і математичних моделей на розв'язуванні прикладних задач;
- уміння порівнювати різні методи моделювання, прогнозування, оцінювання ризиків та формування статистичних висновків.

Практичні заняття №1-2

Моделювання погодинної заробітної платні, лінійна модель регресії з фіктивними змінними

Мета роботи:

Засвоїти принцип найменших квадратів для оцінки простої (парної) і множинної моделі лінійної регресії. Набуття досвіду інтерпретації і порівняння моделей з різною кількістю факторів. Засвоїти використання фіктивних змінних на прикладі врахування гендерних ефектів.

Зауваження. Всі практичні заняття мають підвищену складність і орієнтовані на студентів ІІСА. Оскільки на першому занятті викладач лише доводить план роботи на семестр, крім того, у студентів має бути час для первинного освоєння статистичного пакету Eviews, тому перше завдання розраховане на 2 практичних заняття. На восьми заняттях виконується сім завдань.

Вихідні дані (wages1.wf1):

SCHOOL – кількість років навчання

EXPER – досвід роботи після навчання.

MALE – фіктивна змінна, рівна 1 для чоловіків та 0 для жінок

WAGE – погодинна заробітна платня, доларів/год

Завдання:

1. Визначити дескриптивні статистики і кореляційну матрицю для вихідних змінних.
2. Перевірити тест на рівність середніх значень погодинної заробітної платні для чоловіків та для жінок.
3. Оцінити модель вигляду $WAGE = \beta_1 + \beta_2 MALE + \varepsilon$

4. Проінтерпретувати коефіцієнт детермінації, перевірити на значущість рівняння і коефіцієнтів рівняння.
5. Побудувати 95% довірчий інтервал для коефіцієнта регресії.
6. Оцінити модель впливу людського капіталу на заробітну платню в лінійній формі $WAGE = \beta_1 + \beta_2 MALE + \beta_3 SCHOOL + \beta_4 EXPER + \varepsilon$
7. Провести тест Уальда на значення покращення оцінки за рахунок нових змінних.
8. По оцінці рівняння отримати розрахункові значення, побудуйте графіки розрахункових та фактичних значень заробітної плати, проведіть візуальне порівняння. Охарактеризувати точність розрахункових значень по відношенню помилки апроксимації MAPE.

Розв'язання:

Об'єднаємо дані, що нас цікавлять: `exper`, `school` і `wage`, та відфільтруємо їх відносно чоловіків.

Group: UNTITLED Workfile: WAGES1\Wages1\

View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Default	Sort	Edit+/-	Smpl+/-	Compare+/-
		EXPER		SCHOOL		WAGE				
1		9.000000		13.00000		6.315296				
2		12.00000		12.00000		5.479770				
3		11.00000		11.00000		3.642170				
4		9.000000		14.00000		4.593337				
5		8.000000		14.00000		2.418157				
6		9.000000		14.00000		2.094058				
7		8.000000		12.00000		5.512004				
8		10.00000		12.00000		3.548427				
9		12.00000		10.00000		5.818226				
10		7.000000		12.00000		3.827780				
11		10.00000		14.00000		6.736894				
12		10.00000		13.00000		12.86134				
13		10.00000		13.00000		7.655561				
14		9.000000		10.00000		2.449780				
15		10.00000		13.00000		6.105662				
16		3.000000		15.00000		8.268006				
17		9.000000		14.00000		1.862405				
18		13.00000		11.00000		3.980892				
19		10.00000		12.00000		4.763460				
20		11.00000		12.00000		6.380596				
21		8.000000		14.00000		5.631124				
22		7.000000		11.00000		2.488057				
23		7.000000		14.00000		1.223738				
24		5.000000		12.00000		1.345654				
25										

group01

Sample

Sample range pairs (or sample object to copy)

@all

OK

IF condition (optional)

male=1

Cancel

G Group: GROUP01 Workfile: WAGES1::Wages1\							
View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Default	Sort
		EXPER		SCHOOL		WAGE	
1571		7.000000		14.00000		2.933289	
1572		12.00000		11.00000		6.219131	
1573		12.00000		12.00000		6.915378	
1574		11.00000		11.00000		4.946563	
1575		12.00000		12.00000		5.134564	
1576		10.00000		12.00000		3.062224	
1577		7.000000		11.00000		5.587216	
1578		11.00000		12.00000		7.655561	
1579		10.00000		14.00000		16.65645	
1580		9.000000		15.00000		3.216882	
1581		12.00000		12.00000		6.828760	
1582		8.000000		11.00000		1.032880	
1583		11.00000		12.00000		3.490936	
1584		10.00000		12.00000		6.130999	
1585		11.00000		13.00000		4.638444	
1586		7.000000		15.00000		7.961783	
1587		8.000000		15.00000		8.945824	
1588		9.000000		13.00000		2.449780	
1589		11.00000		12.00000		2.632941	
1590		14.00000		8.000000		6.189372	
1591		9.000000		12.00000		2.041483	
1592		10.00000		11.00000		1.092794	
1593		8.000000		14.00000		0.734934	
1594		11.00000		12.00000		3.503185	
1595							

Після фільтрації отримали вибірку в 1725 об'єктів

Далі розглянемо статистичні характеристики даної групи

G Group: GROUP01 Workfile: WAGES1::Wages1\				
View	Proc	Object	Print	Name
Freeze	Sample	Sheet	Stats	Spec
		EXPER	SCHOOL	WAGE
Mean		8.326377	11.44232	6.313021
Median		8.000000	12.00000	5.654321
Maximum		18.00000	16.00000	39.80892
Minimum		2.000000	3.000000	0.153480
Std. Dev.		2.359172	1.737319	3.498861
Skewness		0.260625	-0.475031	1.919730
Kurtosis		3.794166	4.240833	11.81645
Jarque-Bera		64.86015	175.5392	6646.368
Probability		0.000000	0.000000	0.000000
Sum		14363.00	19738.00	10889.96
Sum Sq. Dev.		9595.250	5203.511	21105.26
Observations		1725	1725	1725

Table: DESCRIPT_MALE Workfile: WAGES1::Wages1\									
View	Proc	Object	Print	Name	Edit+/-	CellFmt	Grid+/-	Title	Comments+
	A			B		C		D	
1	Date: 11/01/20 Time: 20:23								
2	Sample: 1 3294 IF MALE=1								
3									
4				EXPER		SCHOOL		WAGE	
5									
6	Mean			8.326377		11.44232		6.313021	
7	Median			8.000000		12.00000		5.654321	
8	Maximum			18.00000		16.00000		39.80892	
9	Minimum			2.000000		3.000000		0.153480	
10	Std. Dev.			2.359172		1.737319		3.498861	
11	Skewness			0.260625		-0.475031		1.919730	
12	Kurtosis			3.794166		4.240833		11.81645	
13									
14	Jarque-Bera			64.86015		175.5392		6646.368	
15	Probability			0.000000		0.000000		0.000000	
16									
17	Sum			14363.00		19738.00		10889.96	
18	Sum Sq. Dev.			9595.250		5203.511		21105.26	
19									
20	Observations			1725		1725		1725	
21									
22									
23									

Descript_male

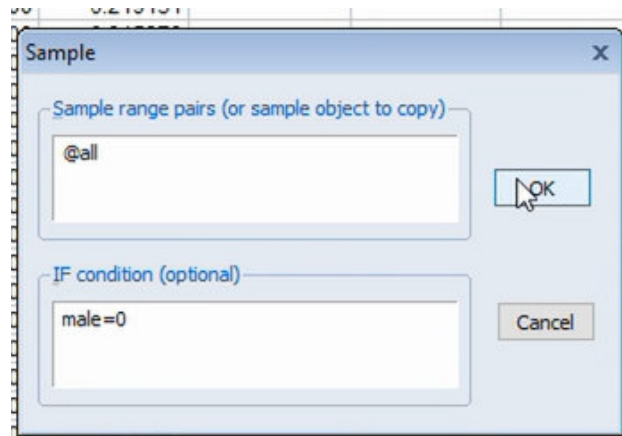
Далі створимо матрицю кореляції.

View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Sample	Sheet	Stats	Spec
Covariance Analysis: Ordinary									
Date: 11/01/20 Time: 20:25									
Sample (adjusted): 1570 3294									
Included observations: 1725 after adjustments									
Correlation									
t-Statistic									
Probability									
	EXPER	SCHOOL	WAGE						
EXPER	1.000000								

SCHOOL	-0.273282	1.000000							
	-11.79259	----							
	0.0000	----							
WAGE	-0.012973	0.322171	1.000000						
	-0.538547	14.12618	----						
	0.5903	0.0000	----						

Correl_male

Тепер відфільтруємо відносно жінок. Та відтворимо ті самі дії, що і для чоловіків.



Sample

view	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Default
		EXPER		SCHOOL		WAGE
1		9.000000		13.00000		6.315296
2		12.00000		12.00000		5.479770
3		11.00000		11.00000		3.642170
4		9.000000		14.00000		4.593337
5		8.000000		14.00000		2.418157
6		9.000000		14.00000		2.094058
7		8.000000		12.00000		5.512004
8		10.00000		12.00000		3.548427
9		12.00000		10.00000		5.818226
10		7.000000		12.00000		3.827780
11		10.00000		14.00000		6.736894
12		10.00000		13.00000		12.86134
13		10.00000		13.00000		7.655561
14		9.000000		10.00000		2.449780
15		10.00000		13.00000		6.105662
16		3.000000		15.00000		8.268006
17		9.000000		14.00000		1.862405
18		13.00000		11.00000		3.980892
19		10.00000		12.00000		4.763460
20		11.00000		12.00000		6.380596
21		8.000000		14.00000		5.631124
22		7.000000		11.00000		2.488057
23		7.000000		14.00000		1.223738
24		5.000000		12.00000		1.345654
25						

Після фільтрації отримали вибірку в 1569 об'єктів

Далі розглянемо статистичні характеристики даної групи

View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Sample	Sheet	Stats	Spec
				EXPER		SCHOOL		WAGE	
Mean				7.732314		11.83748		5.146924	
Median				8.000000		12.00000		4.693262	
Maximum				16.00000		16.00000		32.49740	
Minimum				1.000000		5.000000		0.076556	
Std. Dev.				2.171471		1.539355		2.876237	
Skewness				-0.063330		-0.172562		1.975137	
Kurtosis				3.211163		3.894340		13.95051	
Jarque-Bera				3.963838		60.07664		8859.515	
Probability				0.137805		0.000000		0.000000	
Sum				12132.00		18573.00		8075.524	
Sum Sq. Dev.				7393.572		3715.556		12971.66	
Observations				1569		1569		1569	

View	Proc	Object	Print	Name	Edit+/-	CellFmt	Grid+/-	Title	Comments+
				A	B	C	D		
1				Date: 11/01/20	Time: 20:31				
2				Sample: 1	3294 IF MALE=0				
3									
4				EXPER	SCHOOL	WAGE			
5									
6				Mean	7.732314	11.83748	5.146924		
7				Median	8.000000	12.00000	4.693262		
8				Maximum	16.00000	16.00000	32.49740		
9				Minimum	1.000000	5.000000	0.076556		
10				Std. Dev.	2.171471	1.539355	2.876237		
11				Skewness	-0.063330	-0.172562	1.975137		
12				Kurtosis	3.211163	3.894340	13.95051		
13									
14				Jarque-Bera	3.963838	60.07664	8859.515		
15				Probability	0.137805	0.000000	0.000000		
16									
17				Sum	12132.00	18573.00	8075.524		
18				Sum Sq. Dev.	7393.572	3715.556	12971.66		
19									
20				Observations	1569	1569	1569		
21									
22									
23									
24									

Descript_female

Далі розрахуємо кореляційну матрицю.

View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Sample	Sheet	Stats	Spec
------	------	--------	-------	------	--------	--------	-------	-------	------

Covariance Analysis: Ordinary
Date: 11/01/20 Time: 20:34
Sample (adjusted): 1 1569
Included observations: 1569 after adjustments

Correlation t-Statistic Probability	EXPER	SCHOOL	WAGE
EXPER	1.000000 ----- -----		
SCHOOL	-0.056524 -2.241111 0.0252	1.000000 ----- -----	
WAGE	0.090110 3.581615 0.0004	0.294314 12.19046 0.0000	1.000000 ----- -----

Correl_female

Розглянемо спільну тенденцію заробітної плати.

Series: WAGE Workfile: WAGES1::Wages1\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Sample Genr Sheet Graph Stats I

Test for Equality of Means of WAGE
Categorized by values of MALE
Date: 11/01/20 Time: 20:41
Sample: 1 3294
Included observations: 3294

Method	df	Value	Probability
t-test	3292	-10.38912	0.0000
Satterthwaite-Welch t-test*	3259.275	-10.48479	0.0000
Anova F-test	(1, 3292)	107.9338	0.0000
Welch F-test*	(1, 3259.28)	109.9308	0.0000

*Test allows for unequal cell variances

Analysis of Variance

Source of Variation	df	Sum of Sq.	Mean Sq.
Between	1	1117.270	1117.270
Within	3292	34076.92	10.35143
Total	3293	35194.19	10.68758

Wage_test

Перевіримо статистичну значущість середніх значень заробітної платні чоловіків та жінок.

Equation Estimation

Specification Options

Equation specification

Dependent variable followed by list of regressors including ARMA and PDL terms, OR an explicit equation like $Y=c(1)+c(2)*X$.

wage c male

Estimation settings

Method: LS - Least Squares (NLS and ARMA)

Sample: 1 3294

OK Cancel

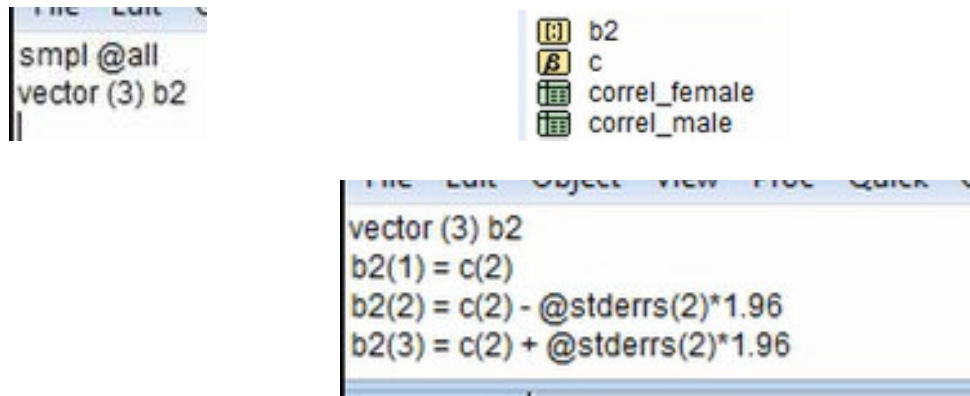
Table: UNTITLED Workfile: WAGES1::Wages1\										
View	Proc	Object	Print	Name	Edit+/-	CellFmt	Grid+/-	Title	Comments+/-	
		A		B		C		D	E	
1	Dependent Variable: WAGE									
2	Method: Least Squares									
3	Date: 11/01/20 Time: 20:44									
4	Sample: 1 3294									
5	Included observations: 3294									
6										
7		Variable		Coefficient		Std. Error		t-Statistic		Prob.
8										
9		C		5.146924		0.081225		63.36639		0.0000
10		MALE		1.166097		0.112242		10.38912		0.0000
11										
12	R-squared		0.031746		Mean dependent var				5.757585	
13	Adjusted R-squared		0.031452		S.D. dependent var				3.269186	
14	S.E. of regression		3.217364		Akaike info criterion				5.175609	
15	Sum squared resid		34076.92		Schwarz criterion				5.179313	
16	Log likelihood		-8522.228		Hannan-Quinn criter.				5.176935	
17	F-statistic		107.9338		Durbin-Watson stat				1.866250	
18	Prob(F-statistic)		0.000000							
19										
20										

Table01

Equation: UNTITLED Workfile: WAGES1::Wages1\					
View	Proc	Object	Print	Name	Freeze
Dependent Variable: WAGE					
Method: Least Squares					
Date: 11/01/20 Time: 20:44					
Sample: 1 3294					
Included observations: 3294					
	Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
	C	5.146924	0.081225	63.36639	0.0000
	MALE	1.166097	0.112242	10.38912	0.0000
	R-squared	0.031746	Mean dependent var		5.757585
	Adjusted R-squared	0.031452	S.D. dependent var		3.269186
	S.E. of regression	3.217364	Akaike info criterion		5.175609
	Sum squared resid	34076.92	Schwarz criterion		5.179313
	Log likelihood	-8522.228	Hannan-Quinn criter.		5.176935
	F-statistic	107.9338	Durbin-Watson stat		1.866250
	Prob(F-statistic)	0.000000			

Eq01

Щоб отримати інтервальну оцінку значень коефіцієнтів регресії ми створимо новий об'єкт: тривимірний вектор b2.



В результаті отримали вектор, що містить середнє значення заробітної плати, а також межі довірчого інтервалу.

Vector: B2 Workfile: WAGES1::Wages1\				
B2				
	C1			
Last updated: 11/01/20 - 20:53				
R1	1.166097			
R2	0.946103			
R3	1.386092			

Щоб включити в залежність також досвід роботи і отриману освіту, маємо:

Equation Estimation

Specification Options

Equation specification

Dependent variable followed by list of regressors including ARMA and PDL terms, OR an explicit equation like $Y=c(1)+c(2)*X$.

wage c male school exper

Estimation settings

Method: LS - Least Squares (NLS and ARMA)

Sample: 1 3294

OK Cancel

Table: UNTITLED Workfile: WAGES1::Wages1\

View	Proc	Object	Print	Name	Edit+/-	CellFmt	Grid+/-	Title	Comments+/-
1				Dependent Variable: WAGE					
2				Method: Least Squares					
3				Date: 11/01/20 Time: 20:56					
4				Sample: 1 3294					
5				Included observations: 3294					
6									
7				Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.	
8									
9				C	-3.380018	0.464977	-7.269224	0.0000	
10				MALE	1.344369	0.107676	12.48533	0.0000	
11				SCHOOL	0.638798	0.032796	19.47801	0.0000	
12				EXPER	0.124825	0.023763	5.252986	0.0000	
13									
14				R-squared	0.132588	Mean dependent var		5.757585	
15				Adjusted R-squared	0.131797	S.D. dependent var		3.269186	
16				S.E. of regression	3.046143	Akaike info criterion		5.066843	
17				Sum squared resid	30527.87	Schwarz criterion		5.074250	
18				Log likelihood	-8341.091	Hannan-Quinn criter.		5.069495	
19				F-statistic	167.6302	Durbin-Watson stat		1.905052	
20				Prob(F-statistic)	0.000000				
21									
22									

Table02

Equation: UNTITLED Workfile: WAGES1::Wages1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: WAGE
Method: Least Squares
Date: 11/01/20 Time: 20:56
Sample: 1 3294
Included observations: 3294

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	-3.380018	0.464977	-7.269224	0.0000
MALE	1.344369	0.107676	12.48533	0.0000
SCHOOL	0.638798	0.032796	19.47801	0.0000
EXPER	0.124825	0.023763	5.252986	0.0000

R-squared	0.132588	Mean dependent var	5.757585
Adjusted R-squared	0.131797	S.D. dependent var	3.269186
S.E. of regression	3.046143	Akaike info criterion	5.066843
Sum squared resid	30527.87	Schwarz criterion	5.074250
Log likelihood	-8341.091	Hannan-Quinn criter.	5.069495
F-statistic	167.6302	Durbin-Watson stat	1.905052
Prob(F-statistic)	0.000000		

Eq02

Тест Уальда:

Wald Test

Coefficient restrictions separated by commas

$c(3)=c(4)=0$

Examples

$C(1)=0, C(3)=2*C(4)$

OK Cancel

Це означає рівність коефіцієнтів при факторах school і exper.

Equation: EQ02 Workfile: WAGES1::Wages1

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Wald Test:
Equation: EQ02

Test Statistic	Value	df	Probability
F-statistic	191.2411	(2, 3290)	0.0000
Chi-square	382.4821	2	0.0000

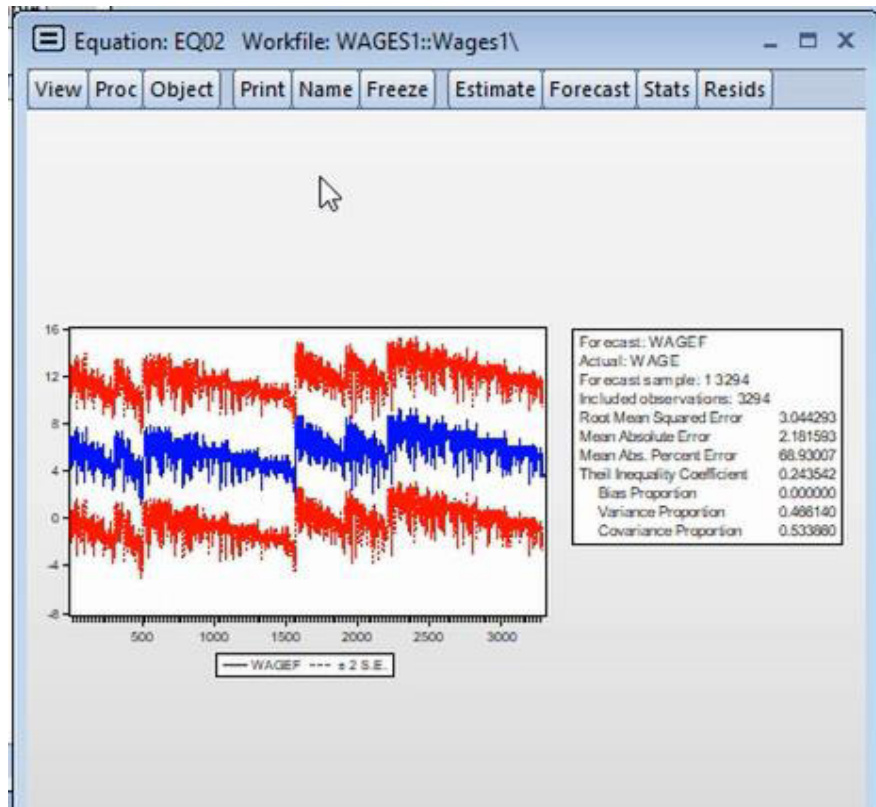
Null Hypothesis: C(3)=C(4)=0
Null Hypothesis Summary:

Normalized Restriction (= 0)	Value	Std. Err.
C(3)	0.638798	0.032796
C(4)	0.124825	0.023763

Restrictions are linear in coefficients.

Wald_eq02

Отримаємо розрахункові значення.



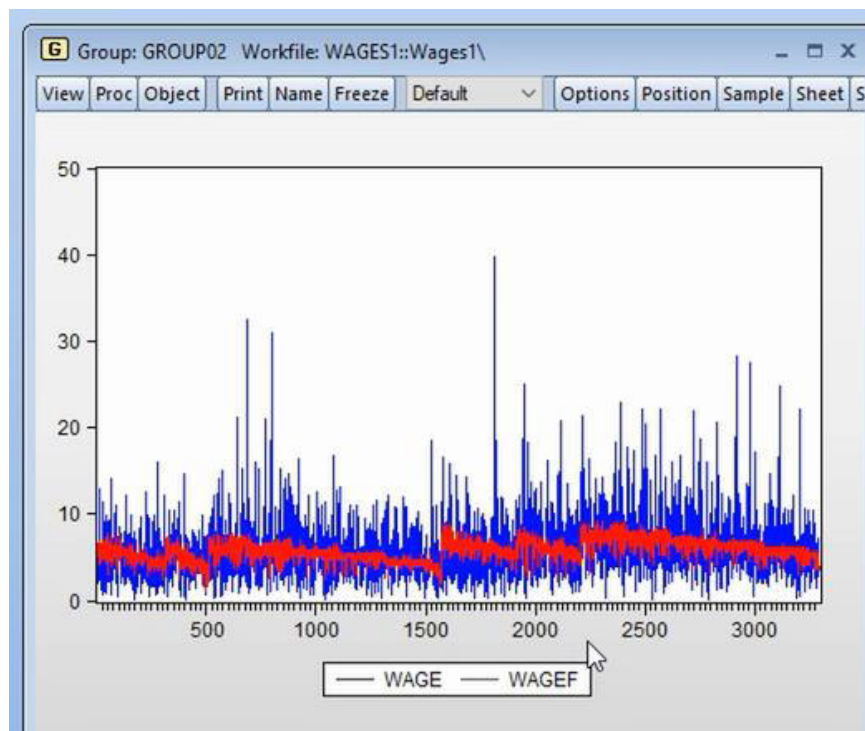
Wagef

Отримали графік розрахункового значення та його довірчого інтервалу.

Побудуємо графіки розрахункових та фактичних значень заробітної платні для змінних wage і wagef.

G Group: UNTITLED Workfile: WAGES1::V						
View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	D
		WAGE		WAGEF		
1		6.315296		6.047781		
2		5.479770		5.783460		
3		3.642170		5.019836		
4		4.593337		6.686579		
5		2.418157		6.561753		
6		2.094058		6.686579		
7		5.512004		5.284158		
8		3.548427		5.533809		
9		5.818226		4.505864		
10		3.827780		5.159332		
11		6.736894		6.811404		
12		12.86134		6.172606		
13		7.655561		6.172606		
14		2.449780		4.131388		
15		6.105662		6.172606		
16		8.268006		6.576424		
17		1.862405		6.686579		
18		3.980892		5.269487		
19		4.763460		5.533809		
20		6.380596		5.658634		
21		5.631124		6.561753		
22		2.488057		4.520535		
23		1.223738		6.436928		
24		1.345654		4.909681		

Group02



Graph02

Всі зміни збережено в wages2.

Висновок

Для тих респондентів, зарплата яких тільки більш чим на одне стандартне відхилення відрізняється від середнього, різниця між фактичним та розрахунковими значеннями доволі велика. Розрахункові значення близькі до фактичних тільки для зарплат, які мало відрізняються від середніх, що, безумовно, говорить про дуже низьку якість моделі.

Індивідуальні дані для виконання практичного завдання №1-2

Якщо Ви народились n -го дня місяця, неважливо якого саме місяця і якого року, то:

- 1) Відкиньте перших 50хп із вимірів , на яких ми вивчаємо методику використання фіктивних змінних. Дані включають кризовий 2008 рік і відкидання перших змінних призводить до зміни якостей моделей, а відкидання значної кількості перших даних може призвести до суттєвого ускладнення обробки;
- 2) Повторіть самостійно виконання практичного завдання і викладіть на сайті групи в Ваш особистий каталог із звітами з прикладної статистики результати;

3) після завершення курсу рекомендується залишити Ваш труд за весь семестр, бо ми з Вами протягом цього семестру навчимося будувати і досліджувати регресійні моделі різного типу складності, включно з авторегресійними моделями. Це буде базою для вивчення і застосування суттєво складніших регресійних моделей в бакалаврській роботі.

Практичне заняття №3

Нелінійна модель погодинної заробітної платні

Мета роботи:

Застосування нелінійних моделей, використання фіктивних змінних взаємодії і метода покрокового включення-виключення змінних, вивчення методів тестування специфікації рівняння регресії для вкладених і не вкладених моделей

Вихідні дані(wages1.wf1):

EARNINGS=поточна погодинна заробітна плата в доларах;

EXPER=досвід роботи в роках;

MALE=фіктивна змінна, рівна 1 для респондентів-чоловіків;

S=число завершених років навчання;

EDUCBA=фіктивна змінна, рівна 1 для респондента з ступенем бакалавра;

EDUCMAST=фіктивна змінна, рівна 1 для респондентів зі ступенем магістра;

EDUCPHD=фіктивна змінна, рівна 1 для респондентів з докторською ступенню;



Завдання:

1. Оцініть напівлогарифмічну модель(модель А)

$$\text{LOG(EARNINGS)} = \beta_1 + \beta_2 \text{MALE} + \beta_3 \text{EXPER} + \beta_4 + \varepsilon^8 \quad (1)$$

2. Оцініть модель, що дозволяє відповісти на питання, чи однаково впливають досвід роботи і освіта на заробітну плату чоловіків і жінок, додавши до рівняння(3.1) члени, що відповідають за взаємодію пояснюючих факторів з фіктивною змінною, тобто

MALE*EXPER и MALE*S (рівняння 2)

$$\text{LOG(EARNINGS)} = \beta_1 + \beta_2 \text{MALE} + \beta_3 \text{EXPER} + \beta_4 S + \beta_4 \text{MALE} * \text{EXPER} + \beta_5 \text{MALE} * S + \varepsilon \quad (2)$$

Проінтерпретуйте коефіцієнти при змінних взаємодії, перевірте їх на значущість.

3. Використовуючи метод покрокового включення-виключення змінних, оцініть модель тільки зі значимими факторами. Виберіть найкращу модель за формальними критеріями. Проведіть тест Уальда на доцільність введення обмежень, що приводять від моделі з повним набором факторів (рівняння 3.2) до вкладеної моделі тільки зі значимими факторами.
4. Найдіть розрахункове значення заробітної плати по моделі, отриманій в п.3 для жінки і чоловіка з досвідом роботи 10 років і числом років навчання рівним 12.
5. Враховуючи результат п.3, проведіть більш детальний аналіз впливу рівня освіти на заробітну плату. Обмежтесь виявленням впливу досягнутої респондентом степені(бакалавр, магістр, PhD) на заробітну плату, враховуючи досвід і стать респондента.

Оцініть лінійну модель

$$\text{EARNINGS} = \beta_1 + \beta_2 \text{MALE} + \beta_3 \text{EXPER} + \beta_4 \text{EDUCBA} + \beta_5 \text{EDUCMAST} + \beta_5 \text{EDUCPHD} + \varepsilon$$

(4)

і напівлогарифмічну модель модель (5).

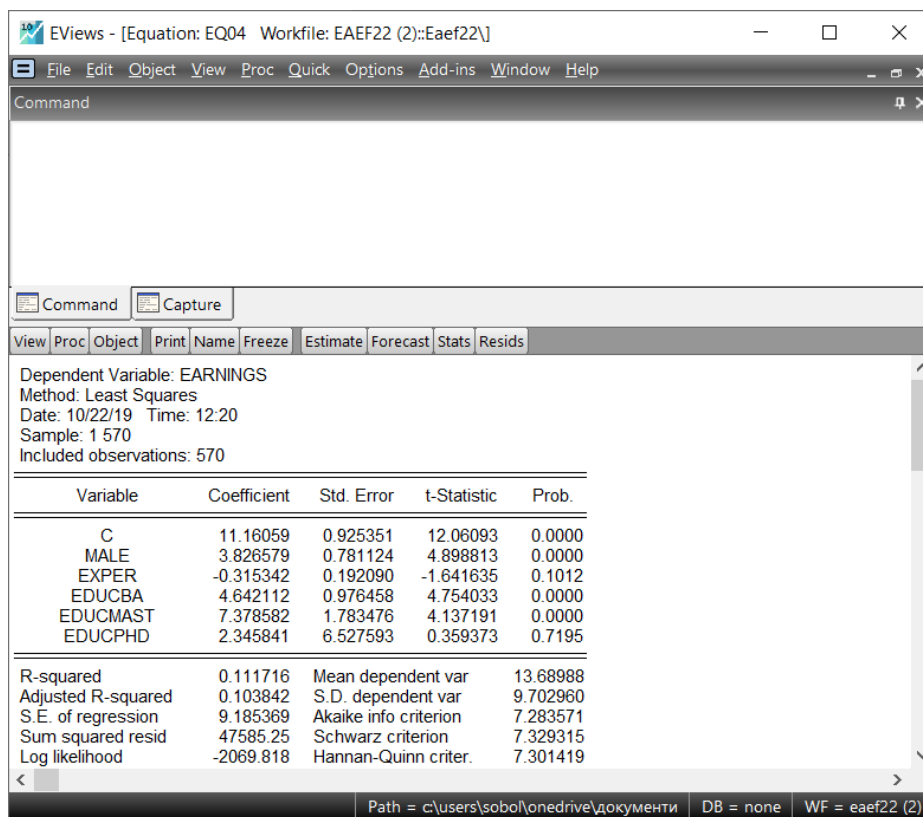
$$\text{LOG(EARNINGS)} = \beta_1 + \beta_2 \text{MALE} + \beta_3 \text{EXPER} + \beta_4 \text{EDUCBA} + \beta_5 \text{EDUCMAST} + \beta_5 \text{EDUCPHD} + \varepsilon$$

(5)

Порівняйте результати.

6. Виконайте РЕ-тестування моделі(3.4) проти моделі (3.5). Виконайте РЕ-тестування моделі (3.5) проти моделі (3.4). Який ваш висновок?

Розв'язання:

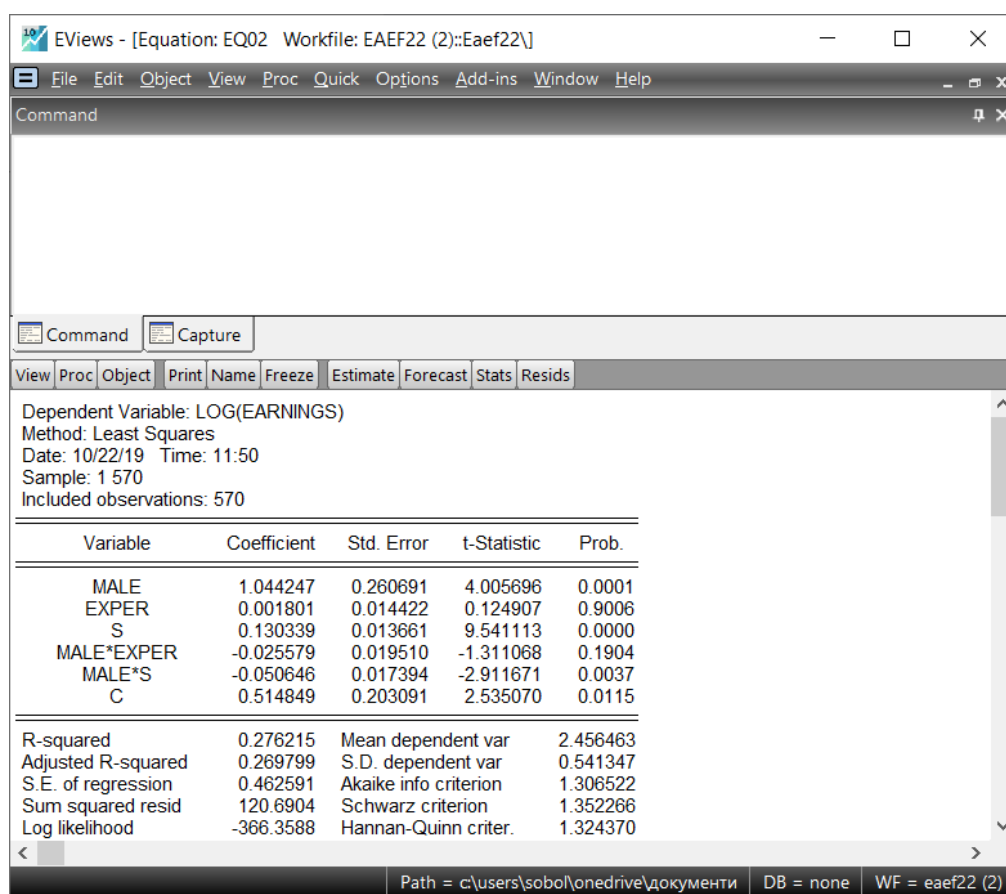
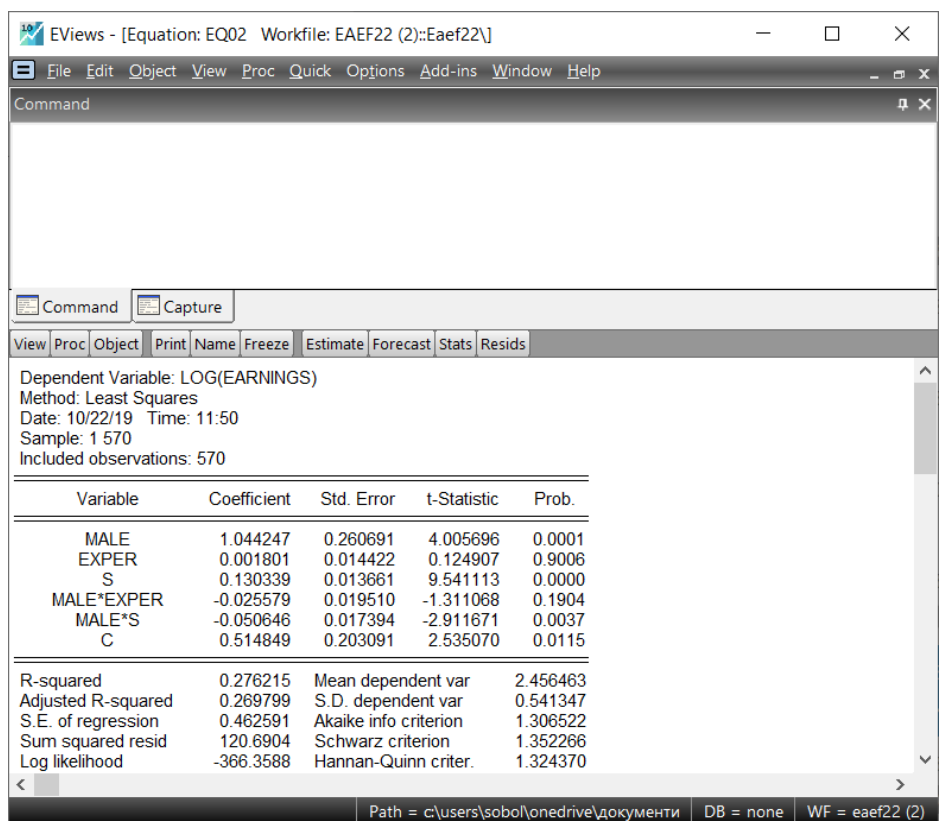


The screenshot shows the EViews software interface with the following data:

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	11.16059	0.925351	12.06093	0.0000
MALE	3.826579	0.781124	4.898813	0.0000
EXPER	-0.315342	0.192090	-1.641635	0.1012
EDUCBA	4.642112	0.976458	4.754033	0.0000
EDUCMAST	7.378582	1.783476	4.137191	0.0000
EDUCPHD	2.345841	6.527593	0.359373	0.7195

R-squared	0.111716	Mean dependent var	13.68988
Adjusted R-squared	0.103842	S.D. dependent var	9.702960
S.E. of regression	9.185369	Akaike info criterion	7.283571
Sum squared resid	47585.25	Schwarz criterion	7.329315
Log likelihood	-2069.818	Hannan-Quinn criter.	7.301419

Path = c:\users\sobol\onedrive\документи DB = none WF = eaef22 (2)



EViews - [Equation: EQ01 Workfile: EAEF22 (2)::Eaef22\]				
File Edit Object View Proc Quick Options Add-ins Window Help				
Command				
Command Capture				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Method: Least Squares				
Date: 10/22/19 Time: 11:45				
Sample: 1 570				
Included observations: 570				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
MALE	0.273170	0.039534	6.909756	0.0000
EXPER	-0.011794	0.009771	-1.206982	0.2279
S	0.099377	0.008498	11.69353	0.0000
C	0.981676	0.130617	7.515669	0.0000
R-squared	0.264727	Mean dependent var	2.456463	
Adjusted R-squared	0.260830	S.D. dependent var	0.541347	
S.E. of regression	0.465423	Akaike info criterion	1.315253	
Sum squared resid	122.6061	Schwarz criterion	1.345748	
Log likelihood	-370.8470	Hannan-Quinn criter.	1.327151	
F-statistic	67.92733	Durbin-Watson stat	1.895665	
Prob(F-statistic)	0.000000			
Path = c:\users\sobol\onedrive\документи DB = none WF = eaef22 (2)				

Висновок

1. Результати оцінки Eq01 показує, що при інших рівних умовах (однаковий досвід роботи і кількість років навчання) чоловіки в середньому заробляють на 27% більше, ніж жінки. Чим більше досвіду та чим більша кількість років навчання, тим вища заробітна плата при однакових інших умовах.
2. Коефіцієнт при перехресному члені MALE*EXPER статистично не є значущим, отже, дана оцінка показує, що вплив досвіду роботи на заробітну плату незначуще відрізняється для чоловіків і для жінок. Але коефіцієнт при MALE*S значущий.
3. За формальними критеріями виключення факторів MALE і MALE*EXPER не погіршило якості оцінки, оскільки значення скоригованого коефіцієнта детермінації збільшилось, а значення інформаційних критеріїв Акайке і Шварца зменшились. Як показує результат тесту, відмінності в якості оцінки статистично не значущі, тому для подальшого аналізу вибираємо більш економну модель Eq03.

4. Таким чином, погодинна заробітна плата чоловіків в середньому вище погодинної заробітної плати жінок при однаковому досвіді роботи і рівні освіти. Однак, різниця в заробітній платі між чоловіками з різним рівнем освіти більше, ніж між жінками з такими ж характеристиками.
5. ніж респонденти без степені, респонденти, що мають степінь магістра, Як показує результат оцінки моделі в лінійній формі при інших рівних умовах респонденти, що мають степінь бакалавра, заробляють більше, більше, ніж респонденти без степені, респонденти, що мають степінь доктора (PhD), заробляють більше, ніж респонденти без степені. Згідно напівлогарифмічній моделі, респонденти, що мають степінь бакалавра, заробляють більше, ніж респонденти без степені. Ця оцінка збігається з оцінкою, отриманою згідно лінійної моделі.
6. Як показує результат оцінки, коефіцієнт при останньому доданку статистично незначущий, тому нульова гіпотеза не відхиляється і напівлогарифмічна модель достатня для пояснення впливу вибраних факторів на погодинну заробітну плату. Отриманий висновок в визначеній степені залежить від вибраного рівня значущості, однак нелінійна модель має кращі статистичні характеристики за лінійну, якщо враховувати також значення коефіцієнтів при факторах, що відображають рівень освіти.

Індивідуальні дані для виконання практичного завдання №3

Індивідуальні дані для нелінійної моделі в кожного студента ті ж самі, як в індивідуальних даних для попереднього завдання для побудови лінійної моделі з фіктивними змінними.

Практичне заняття №4

Моделювання залежності попиту від ціни методом інструментальних змінних

Мета: вивчення методу інструментальних змінних (ІЗ), використання двокрокового методу найменших квадратів для оцінки рівняння, вивчення методів тестування специфікації рівняння регресії з використанням тесту Дарбіна-Ву-Хаусмана.

АЛГОРИТМ ДВОКРОКОВОГО МЕТОДУ

НАЙМЕНШИХ КВАДРАТІВ

Крок 1. Перевіряється кожне рівняння моделі на ідентифікованість. Якщо рівняння надідентифіковані, то для оцінки параметрів кожного з них можна використати оператор оцінювання:

$$\begin{bmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_1'X(X'X)^{-1}X'Y_1 & X_1'X_1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} I_1'X(X'X)^{-1}X'Y \\ X_1'Y_1 \end{bmatrix}.$$

Крок 2. Знаходження добутку матриць поточних ендогенних змінних, які містяться у правій частині моделі, на матрицю всіх екзогенних змінних моделі, тобто $I_1'X$.

Крок 3. Обчислення матриці $X'X$ і знаходження оберненої матриці $(X'X)^{-1}$.

Крок 4. Визначення добутку матриць всіх екзогенних змінних і ендогенних змінних у правій частині моделі, тобто $X'Y_1$.

Крок 5. Знаходження добутку матриць, які здобуто на кроках 2,3,4, тобто $I_1'X(X'X)^{-1}X'Y_1$.

Крок 6. Визначення добутку матриць ендогенних змінних у правій частині моделі і екзогенних змінних, які внесені до даного рівняння, тобто $Y_1'X_1$.

Крок 7. Знаходження добутку матриць екзогенних змінних, які входять в дане рівняння, і ендогенних змінних правої частини системи рівнянь, тобто $X_1'Y_1$.

Крок 8. Визначення добутку матриць екзогенних змінних даного рівняння, тобто $X_1'X_1$.

Крок 11. Знаходження матриці, оберненої до блочної:

$$Q_s^{-1} = \begin{bmatrix} Y_1'X(X'X)^{-1}X'Y_1 & X_1'X_1 \\ X_1'Y_1 & X_1'X_1 \end{bmatrix}^{-1}.$$

Крок 10. Визначення добутку матриць $X'Y_1$, де X' — матриця всіх екзогенних змінних моделі, Y_1 — вектор залежної ендогенної змінної лівої частини рівняння.

Крок 11. Знаходження добутку матриць:

$$g_s = Y_1'X_1'(X'X)^{-1}X'Y_1.$$

Крок 12. Визначення параметрів моделі:

$$\begin{bmatrix} \hat{a}_s \\ \hat{b}_s \end{bmatrix} = Q_s^{-1}g_s.$$

Крок 13. Обчислення s -ї залежної ендогенної змінної на основі знайдених параметрів a_s і b_s :

$$\hat{Y}_s = a_sY_1 + b_sX_1.$$

Крок 14. Обчислення вектора залишків в s -му рівнянні системи:

$$u_s = Y_s - \hat{Y}_s.$$

Крок 15. Визначення дисперсії залишків для кожного рівняння:

$$\sigma_{u_s}^2 = \frac{1}{n - k - r + 1} u_s' u_s$$

Крок 16. Знаходження матриці коваріацій для параметрів кожного рівняння:

$$asy' \text{ var} \begin{bmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{bmatrix} = \sigma_{u_s}^2 Q_s^{-1}$$

Крок 1/. Знаходження стандартної помилки параметрів і визначення довірчих інтервалів:

$$S \begin{bmatrix} \hat{a} \\ \hat{b} \end{bmatrix} = \sqrt{\sigma_u^2 Q_z^{-1}}$$

$$\hat{a} - t_{(\alpha)} S \leq a \leq \hat{a} + t_{(\alpha)} S;$$

$$\hat{b} - t_{(\alpha)} S \leq b \leq \hat{b} + t_{(\alpha)} S.$$

Очевидно, що використання двокрокового МНК є складною задачею, на щастя пакет Eviews містить інструментарій двокрокового МНК, що суттєво спрощує використання цього інструментарію.

Вихідні дані: Дані по продажу цигарок по 48 штатам США за 1995р. в цінах базового року

Завдання:

1. Оцінити еластичність попиту на цигарки від ціни методом найменших квадратів
2. Перевірити можливість використання змінних податків в якості інструментів за ендогенності ціни
3. Використовуючи метод ІЗ отримати консистентну оцінку еластичності попиту по ціні
4. Оцінити еластичність попиту на цигарки від ціни і доходу методом найменших квадратів
5. Оцінити нелінійну модель двокроковим методом найменших квадратів
6. Повторно оцінити модель методом ДМНК, використовуючи вбудований алгоритм Eviews і порівняти результати
7. Провести тест Дарбіна-Ву-Хаусмана для порівняння оцінок коефіцієнтів по методу МНК та ІЗ і зробити висновки

Результати роботи

Імпортуємо з таблиці Excel дані по продажу цигарок в США за 1995р.

State	N	PACKPC	RAVGPRS	PERINC	RTAXSO	RTAXS
Alabama	1	115,8	1,135	29770,69	0,117	0,195
Arizona	2	104,5	1,587	26986,89	0,145	0,216
Arkansas	3	128,5	1,101	31888,56	0,113	0,205
Califonria	4	104,2	1,147	26906,31	0,119	0,198

Colorado	5	110,4	1,369	23917,23	0,131	0,21
Connecticut	6	113,1	1,09	29986,95	0,108	0,189
Delaware	7	115,2	1,229	35530,59	0,124	0,199
Florida	8	121,1	1,194	26057,88	0,122	0,192
Georgia	9	108,7	1,066	29752,64	0,105	0,188
Idaho	10	127,5	1,05	26996,77	0,101	0,187
Illinois	11	119	1,137	28630,01	0,114	0,194
Indiana	12	120,8	1,218	33468,68	0,118	0,196
Iowa	13	121,3	1,565	31790,49	0,139	0,217
Kansas	14	108,5	1,275	26588,57	0,129	0,196
Kentucky	15	126,3	1,235	29664,68	0,125	0,193
Louisiana	16	124,3	1,145	29210,06	0,117	0,19
Maine	17	129,4	1,055	24807,54	0,103	0,187
Maryland	18	128,7	1,056	27407,5	0,102	0,187
Massachusetts	19	115,6	1,373	33289,99	0,13	0,206
Michigan	20	127,8	1,091	26032,08	0,111	0,192
Minnesota	21	118,8	1,211	35606,96	0,118	0,194
Mississippi	22	123,3	1,218	35483,2	0,12	0,193
Missouri	23	117,4	1,361	25277,34	0,134	0,209
Montana	24	127,8	1,163	26256,7	0,111	0,192
Nebraska	25	113,3	1,102	33815,83	0,109	0,189
Nevada	26	103,9	1,121	33768,68	0,114	0,191
New Hampshire	27	124,7	1,366	24846,03	0,132	0,204
New Jersey	28	109,3	1,122	35839,3	0,113	0,192
New Mexico	29	108,2	1,451	32694,46	0,137	0,211
New York	30	121,9	1,373	27521,65	0,131	0,2
North Carolina	31	108,9	1,205	28924,66	0,123	0,193
North Dakota	32	112,9	1,44	28792,35	0,136	0,19
Ohio	33	108,4	1,511	21878,45	0,138	0,215
Oklahoma	34	128,9	1,15	32359,94	0,116	0,189
Oregon	35	124,5	1,147	27407,19	0,12	0,191
Pennsylvania	36	101,7	1,568	23824,48	0,139	0,218
Rhode Island	37	129,6	1,184	36190,42	0,121	0,192
South Carolina	38	108,3	1,567	31039,36	0,136	0,218
South Dakota	39	107,3	1,572	33534,91	0,135	0,219
Tennessee	40	111	1,209	36380,18	0,119	0,199
Texas	41	109,2	1,389	22958,68	0,129	0,203
Utah	42	108,8	1,557	31101,32	0,137	0,216
Vermont	43	115,5	1,39	32848,36	0,13	0,203
Virginia	44	113,8	1,536	25679,71	0,138	0,217

Washington	45	117,2	1,484	32074,01	0,12	0,209
West Virginia	46	122,8	1,108	28805,71	0,101	0,2
Wisconsin	47	119,4	1,568	22157,25	0,136	0,216
Wyoming	48	112,2	1,585	29891,64	0,14	0,22

1. Оцінку еластичності попиту проведемо звичайним методом найменших квадратів

Використаємо рівняння

$$\text{LOG}(\text{PACKPC}) = \beta_1 + \beta_2 \text{LOG}(\text{RAVGPRS}) + \varepsilon \quad (4.1)$$

Excel for Table Read - Step 1 of 3

Cell Range

☐ Predefined range

Sheet: Лист1

Лист1

☒ Custom range

Лист1!\$C\$1:\$G\$49

Start cell: \$C\$1

End cell: \$G\$49

PACKPC	RAVGPRS	PERINC	RTAXSO	RTAXS
115.8	1.135	29770.69	0.117	0.195
104.5	1.587	26986.89	0.145	0.216
128.5	1.101	31888.56	0.113	0.205
104.2	1.147	26906.31	0.119	0.198
110.4	1.369	23917.23	0.131	0.21
113.1	1.09	29986.95	0.108	0.189
115.2	1.229	35530.59	0.124	0.199
121.1	1.194	26057.88	0.122	0.192
108.7	1.066	29752.64	0.105	0.188
127.5	1.05	26996.77	0.101	0.187

☐ Read series by row (transpose incoming data)

Отмена < Назад Далее > Готово

Equation: UNTITLED Workfile: USA_CIGARETTES::Usa...				
View	Proc	Object	Print	Name
Freeze	Estimate	Forecast	Stats	Resids
Dependent Variable: LOG(PACKPC)				
Method: Least Squares				
Date: 11/06/19 Time: 08:36				
Sample: 1 48				
Included observations: 48				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
LOG(RAVGPRS)	-0.230276	0.065974	-3.490413	0.0011
C	4.812827	0.018387	261.7561	0.0000
R-squared	0.209391	Mean dependent var	4.756903	
Adjusted R-squared	0.192204	S.D. dependent var	0.069530	
S.E. of regression	0.062492	Akaike info criterion	-2.666798	
Sum squared resid	0.179639	Schwarz criterion	-2.588831	
Log likelihood	66.00315	Hannan-Quinn criter.	-2.637334	
F-statistic	12.18298	Durbin-Watson stat	2.297799	
Prob(F-statistic)	0.001075			

В цій моделі можуть бути порушені наступні передумови МНК:

- пропущена детермінанта попиту – дохід
 - фактор ціна виміряний із похибками
 - фактор ціна є ендогенною змінною і корелює із випадковою складовою
 - стандартні похибки коефіцієнтів можуть мати зміщення, бо ми маємо справу із перехресною вибіркою
2. Побудуємо кореляційну матрицю для ціни за пачку цигарок і двох податків, перевіримо можливість використання їх як інструментальних змінних

G Group: UNTITLED Workfile: USA_CIGARETTES::Usa_cigarettes\				
View	Proc	Object	Print	Name Freeze Sample Sheet Stats Spec
Covariance Analysis: Ordinary				
Date: 11/06/19 Time: 09:00				
Sample: 1 48				
Included observations: 48				
Correlation				
t-Statistic				
Probability				
RAVGPRS	1.000000			

RTAXS	0.905905	1.000000		
	14.50866	----		
	0.0000	----		
RTAXSO	0.924613	0.809766	1.000000	
	16.46333	9.360144	----	
	0.0000	0.0000	----	

Обидва фактори відповідають умові високої кореляції ендогенної змінної

Перевіримо відсутність кореляції інструментів із випадковою складовою

Для цього спочатку побудуємо ряд лишків регресії з **рівняння 1**

Series: RESID01_LS Workfile: USA_CIGARETTES::Usa_cigarettes\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Default Sort Edit+/- Smpl+/- Adjust+/-

Last updated: 11/06/19 - 09:17

Residuals from equation with dependent variable LOG(PACKPC)

Modified: 1 48 // makesresids resid01_ls

1	-0.031802
2	-0.057288
3	0.065259
4	-0.134932
5	-0.036392
6	-0.064710
7	-0.018674
8	0.024620
9	-0.109517
10	0.046525
11	-0.004137
12	0.026722
13	0.088577
14	-0.070132
15	0.074438
16	0.041052
17	0.062411
18	0.057205
19	0.010306
20	0.057696
21	0.008700
22	0.047206
23	0.023736
24	0.072412
25	-0.060422
26	-0.143096
27	0.084904
28	-0.092223
29	

Розрахуємо коефіцієнти кореляції лишків зі змінними, які ми збираємось використовувати як інструменти

Group: UNTITLED Workfile: USA_CIGARETTES::Usa_cigarettes\

View Proc Object Print Name Freeze Sample Sheet Stats Spec

Correlation

	RESID01_LS	RTAXS	RTAXSO
RESID01_LS	1.000000	-0.044171	-0.050643
RTAXS	-0.044171	1.000000	0.809766
RTAXSO	-0.050643	0.809766	1.000000

Обидва коефіцієнти, -0,04 і -0,05 не є статистично значимими, тому друга умова також виконується.

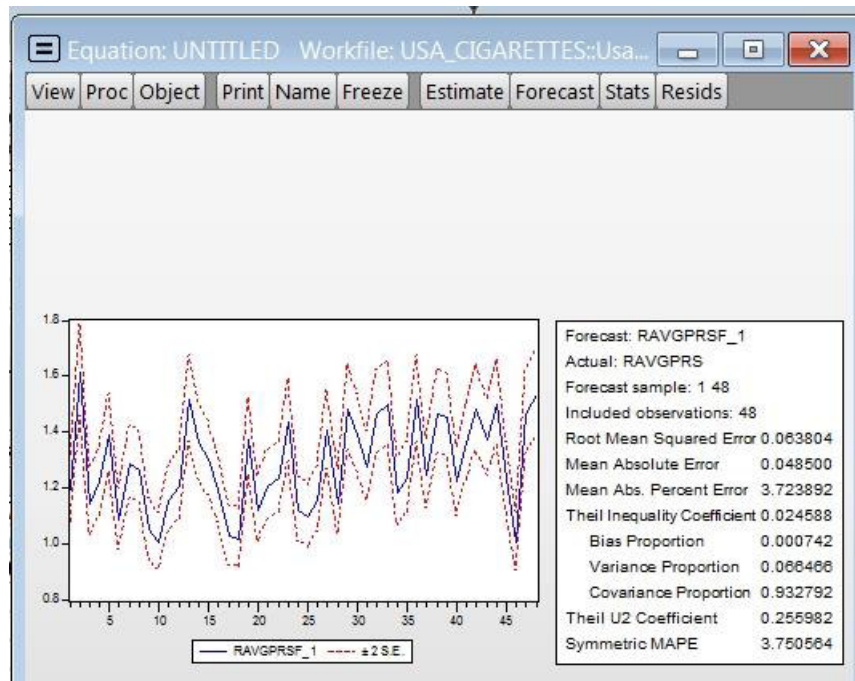
Виконання третьої умови слідує з того, що безпосереднього впливу податки на попит не мають, лише опосередковано, через ціну.

3. Проведемо оцінку **рівняння 1** методом найменших квадратів, використовуючи податок з продажів як інструмент

Для цього спочатку побудуємо МНК оцінку рівняння, в якому ціна буде залежною змінною, а податок з продажів – фактором

Equation: UNTITLED Workfile: USA_CIGARETTES::Usa...				
View	Proc	Object	Print	Name
Freeze	Estimate	Forecast	Stats	Resids
Dependent Variable: LOG(RAVGPRS)				
Method: Least Squares				
Date: 11/06/19 Time: 09:33				
Sample: 1 48				
Included observations: 48				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RTAXSO	10.79817	0.605700	17.82759	0.0000
C	-1.085768	0.074870	-14.50199	0.0000
R-squared	0.873565	Mean dependent var		0.242857
Adjusted R-squared	0.870816	S.D. dependent var		0.138166
S.E. of regression	0.049660	Akaike info criterion		-3.126471
Sum squared resid	0.113440	Schwarz criterion		-3.048505
Log likelihood	77.03531	Hannan-Quinn criter.		-3.097008
F-statistic	317.8229	Durbin-Watson stat		1.196667
Prob(F-statistic)	0.000000			

Отримаємо розрахункові значення Forecast



І проведемо МНК оцінку рівняння із новим інструментом

Equation: EQ01_2 Workfile: USA_CIGARETTES::Usa_ci...

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: LOG(PACKPC)
 Method: Least Squares
 Date: 11/06/19 Time: 09:54
 Sample: 1 48
 Included observations: 48

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
LOG(RAVGPRSF_1)	-0.254521	0.069956	-3.638306	0.0007
C	4.818715	0.019198	251.0064	0.0000

R-squared	0.223462	Mean dependent var	4.756903
Adjusted R-squared	0.206581	S.D. dependent var	0.069530
S.E. of regression	0.061933	Akaike info criterion	-2.684756
Sum squared resid	0.176442	Schwarz criterion	-2.606789
Log likelihood	66.43414	Hannan-Quinn criter.	-2.655292
F-statistic	13.23727	Durbin-Watson stat	2.368219
Prob(F-statistic)	0.000692		

Результат використання Двокрокового МНК до **рівняння 1**

4. Оцінка двофакторної моделі попиту на цигарки методом МНК

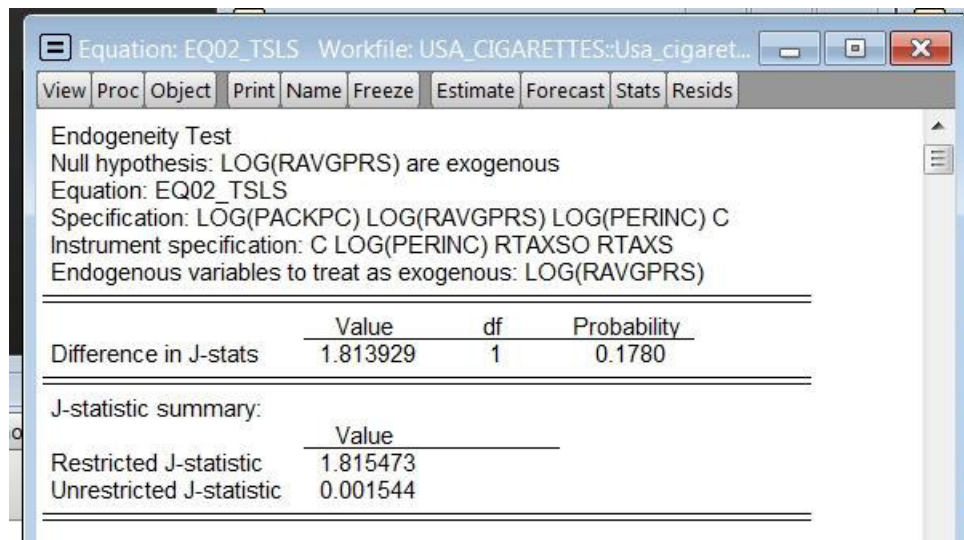
Equation: EQ02_2 Workfile: USA_CIGARETTES::Usa_ci...				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: LOG(PACKPC)				
Method: Least Squares				
Date: 11/06/19 Time: 10:52				
Sample: 1 48				
Included observations: 48				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
LOG(RAVGPRSF_2)	-0.262639	0.068964	-3.808330	0.0004
LOG(PERINC)	-0.042316	0.066961	-0.631945	0.5306
C	5.255809	0.692151	7.593447	0.0000
R-squared	0.243966	Mean dependent var	4.756903	
Adjusted R-squared	0.210365	S.D. dependent var	0.069530	
S.E. of regression	0.061785	Akaike info criterion	-2.669849	
Sum squared resid	0.171783	Schwarz criterion	-2.552899	
Log likelihood	67.07637	Hannan-Quinn criter.	-2.625653	
F-statistic	7.260569	Durbin-Watson stat	2.355400	
Prob(F-statistic)	0.001850			

6. Повторно оцінимо модель вбудованим методом ДМНК Eviews. Як інструментальні змінні використовуватимемо дохід і податки.

Equation: EQ02_TSL Workfile: USA_CIGARETTES::Us...				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: LOG(PACKPC)				
Method: Two-Stage Least Squares				
Date: 11/06/19 Time: 10:58				
Sample: 1 48				
Included observations: 48				
Instrument specification: LOG(PERINC) RTAXSO RTAXS				
Constant added to instrument list				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
LOG(RAVGPRS)	-0.262639	0.070396	-3.730866	0.0005
LOG(PERINC)	-0.042316	0.068351	-0.619090	0.5390
C	5.255809	0.706522	7.438990	0.0000
R-squared	0.212245	Mean dependent var	4.756903	
Adjusted R-squared	0.177233	S.D. dependent var	0.069530	
S.E. of regression	0.063068	Sum squared resid	0.178990	
F-statistic	6.968201	Durbin-Watson stat	2.299272	
Prob(F-statistic)	0.002310	Second-Stage SSR	0.171783	
J-statistic	0.001539	Instrument rank	4	

В порівнянні із результатами використання ДМНК «вручну», в пункті 4, оцінки коефіцієнтів співпадають, однак відрізняються їх стандартні похибки і статистичні характеристики, що показують якість оцінки рівняння. Можемо тако зробити висновок, що коефіцієнт при факторі ціни є статистично консистентним, а при доході – ні, в той час як рівняння в цілому є статистично консистентним.

7. Порівняємо оцінки, отримані методами МНК та ІЗ за допомогою тесту Дарбіна-Ву-Хаусмана із нульовою гіпотезою що ендогенності нема, як і причин для використання методу ІЗ.



Equation: EQ02_TSL5 Workfile: USA_CIGARETTES:Usa_cigaret...

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Endogeneity Test
Null hypothesis: LOG(RAVGPRS) are exogenous
Equation: EQ02_TSL5
Specification: LOG(PACKPC) LOG(RAVGPRS) LOG(PERINC) C
Instrument specification: C LOG(PERINC) RTAXSO RTAXS
Endogenous variables to treat as exogenous: LOG(RAVGPRS)

	Value	df	Probability
Difference in J-stats	1.813929	1	0.1780

J-statistic summary:

	Value
Restricted J-statistic	1.815473
Unrestricted J-statistic	0.001544

Тест демонструє невизначеність, нульова гіпотеза не відкидається на рівні 15%, але відкидається на рівні 20%, що може бути слідством невеликих розмірів вибірки. В даному прикладі ми не можемо зробити висновок про більшу ефективність МНК-оцінки. На основі тесту і отриманих оцінок слід віддати перевагу методі інструментальних змінних для оцінки еластичності попиту по ціні.

Висновок

Під час виконання роботи ми набули досвіду суттєво спрощувати використання складного двокрокового МНК за допомогою програми Eviews. Також ми ознайомилися з поняттям інструментальної змінної, методами МНК, ДМНК та з тестом Дарбіна-Ву-Хаусмана. Набули досвіду та розуміння в яких випадках краще використовувати той чи інший метод при оцінці еластичності та специфікації рівняння регресії в цілому.

Індивідуальні дані для виконання роботи обираються згідно до посилань на сайти з прикладної статистики, вказані в посібнику до курсу [1] узгоджено з викладачем, що веде практичні заняття.

Практичне заняття №5

Аналіз часового ряду відношень курсу валют долара та євро. Одномірні моделі часових рядів

Метою практичного заняття є засвоєння методології проведення аналізу співвідношень курсу валют на прикладі співвідношення курсів євро та долару починаючи з середини 2002 до осені 2020 року.

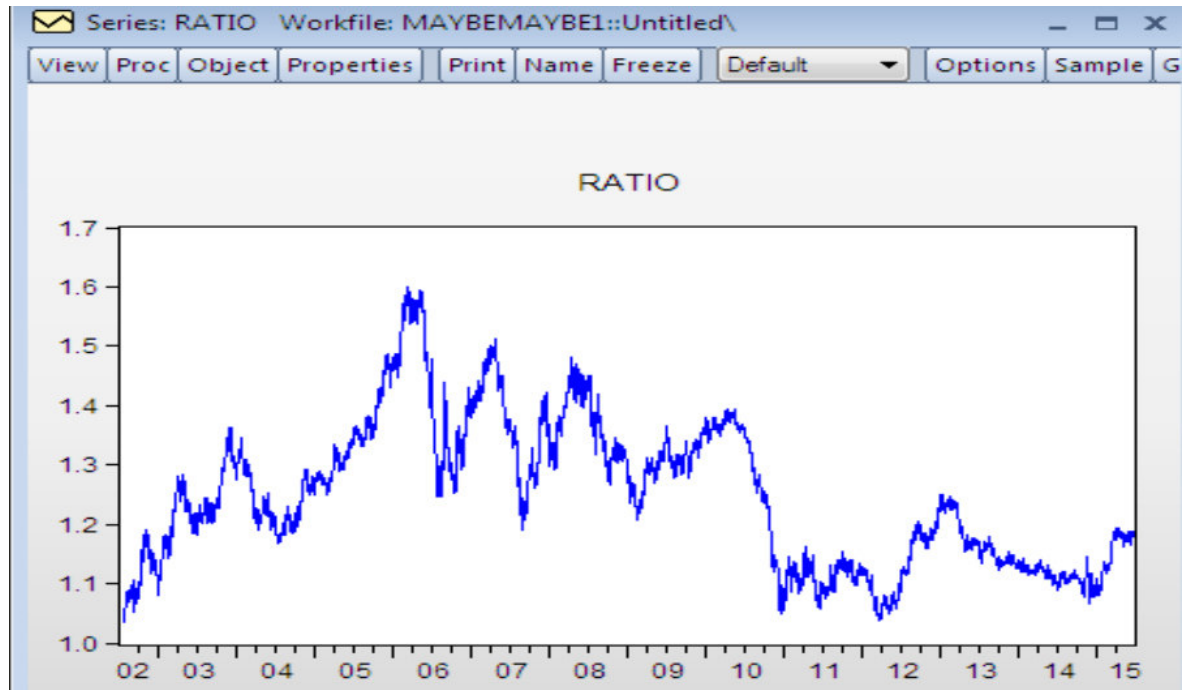
1. Побудувати графік часового ряду. Проаналізувати графік часового ряду, зробити попередні припущення про стаціонарність часового ряду.
2. Перевірити стаціонарність ряду за допомогою підходящої процедури. Визначити порядок інтегрованості ряду.
3. Оцінити автокореляцію та часткову автокореляцію функцію процесу. Надати їм опис та інтерпретувати, перевірити коефіцієнти на значимість.
4. Який тип базової моделі міг би описати ряд RATIO?
5. Оцінити параметри моделі з пункту 4.
6. Оцінити альтернативні моделі і порівняти їх за допомогою відповідних критеріїв.

Виконання роботи

1. Для роботи було обрано часовий ряд щоденних відношень курсу євро та долару починаючи з середини 2002 до осені 2020 року. Дані для аналізу були взяті з сайту <https://www.banki.ru/products/currency/usd/>. На основі отриманих даних був створений excel-файл, дані з якого було імпортовано в програму Eviews 7.

	Last up
	Imported from 'C:\
7/15/2002	1.0490
7/16/2002	1.0487
7/17/2002	1.0353
7/18/2002	1.0422
7/19/2002	1.0460
7/20/2002	1.0410
7/21/2002	1.0494
7/22/2002	1.0487
7/23/2002	1.0580
7/24/2002	1.0538
7/25/2002	1.0552
7/26/2002	1.0562
7/27/2002	1.0616
7/28/2002	1.0668
7/29/2002	1.0727
7/30/2002	1.0727
7/31/2002	1.0739
8/01/2002	1.0831
8/02/2002	1.0849
8/03/2002	◀

На основі цих даних був побудований графік, представлений нижче



З огляду на вигляд графіку можна запропонувати гіпотезу, що значення часового ряду коливаються навколо певного постійного значення C в районі від 1.2 та 1.3. Гіпотезу про стаціонарність, тобто незмінність параметру ряду можливо висунути з умов породжених цим рядом – це відношення курсів валют двох суб'єктів економічних сил - США та Європейського Союзу. Враховуючи, що за даний період відносини між цими двома суб'єктами були постійними, як і їх частки на світовому ринку можливо запропонувати, що закони відношення їх валют за цей період майже не змінювались.

2. Проведемо тест на одиничний корінь для даного ряду шляхом застосування розширеного тесту Діка-Фуллера.

Наддамо пояснення поняттю «Одиничний корінь»

$$y_t = \beta_1 y_{t-1} + \varepsilon_t$$

Що можна переписати за допомогою деяких диференціальних перетворень як

$$\Delta y_t = (\beta_1 - 1)y_{t-1} + \varepsilon_t = \delta y_{t-1} + \varepsilon_t$$

Тест на одиничний корінь базується на висуванні гіпотези, що $\delta = 0$.

Unit Root Test

Test type
 Augmented Dickey-Fuller

Test for unit root in
☒ Level
☐ 1st difference
☐ 2nd difference

Include in test equation
☒ Intercept
☐ Trend and intercept
☐ None

Lag length
☒ Automatic selection:
 Schwarz Info Criterion
 Maximum lags: 31
☐ User specified: 4

OK Cancel

Умови тесту були задані так, щоб максимально уточнити значення на основі запропонованих та прогнозованих на основі графіку та теоретичних значення припущень. Наприклад, що коливання відбуваються навколо константи.

Результати тесту:

Series: RATIO Workfile: MAYBEMAYBE1::Untitled\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Sample Genr Sheet Graph Stats I

Augmented Dickey-Fuller Unit Root Test on RATIO

Null Hypothesis: RATIO has a unit root
 Exogenous: Constant
 Lag Length: 0 (Automatic - based on SIC, maxlag=31)

	t-Statistic	Prob.*
Augmented Dickey-Fuller test statistic	-2.385128	0.1460
Test critical values:		
1% level	-3.431551	
5% level	-2.861956	
10% level	-2.567034	

*MacKinnon (1996) one-sided p-values.

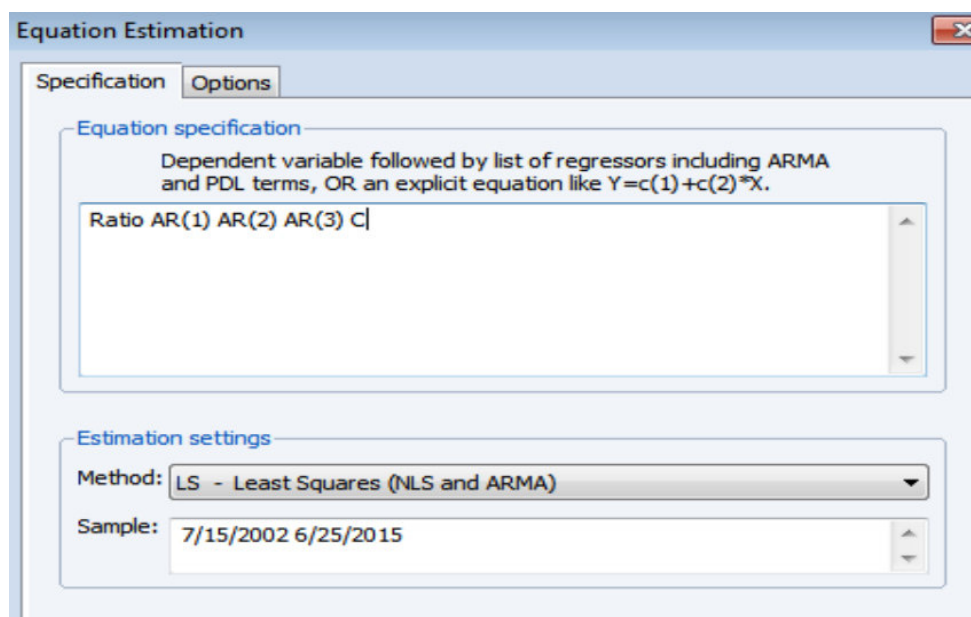
Augmented Dickey-Fuller Test Equation
 Dependent Variable: D(RATIO)
 Method: Least Squares
 Date: 11/29/20 Time: 19:23
 Sample (adjusted): 7/16/2002 6/25/2015
 Included observations: 4728 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
----------	-------------	------------	-------------	-------

Ймовірність прийняття альтернативної гіпотези не дуже мала, проте в межах допустимого – 14,6%. Це дозволяє нам прийняти гіпотезу як про одиничний корінь так і про те, що значення коливаються навколо одного, постійного, значення.

З наведеного вище видно, що ряд має порядок інтегрованості рівний одиниці.

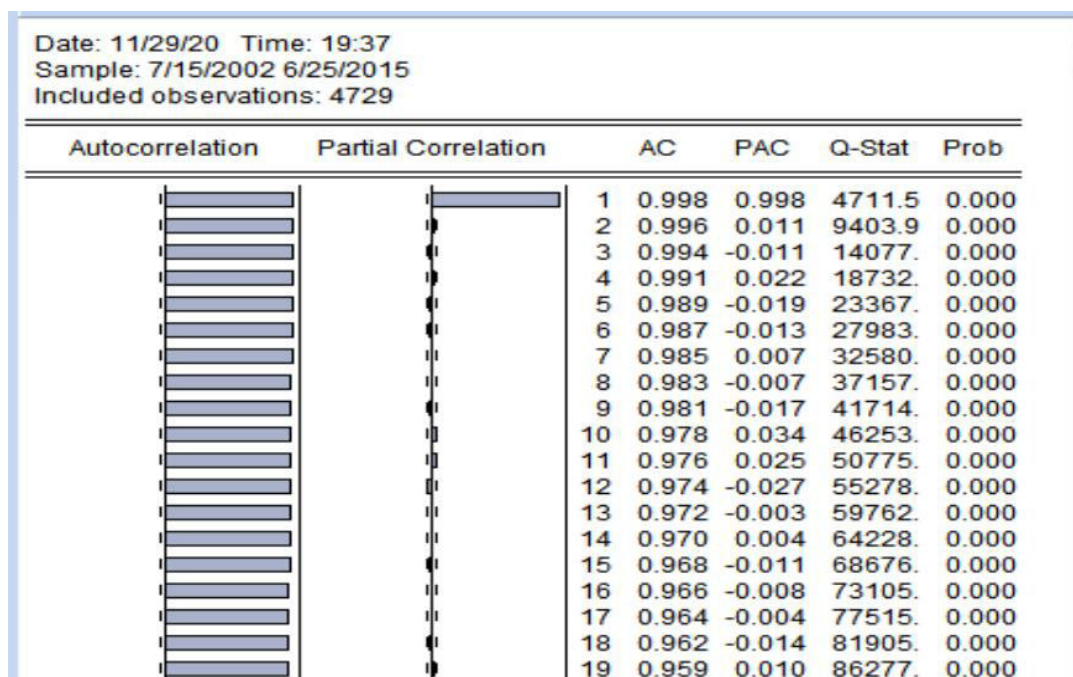
3. Згідно проведених в пункті 2 процедурі (Тест на одиничний корінь)ми можемо стверджувати о коректності застосовувати до даного ряду гіпотез і тому ми можемо приступити до пошуку коефіцієнтів для рівняння, що описує його поведінку.



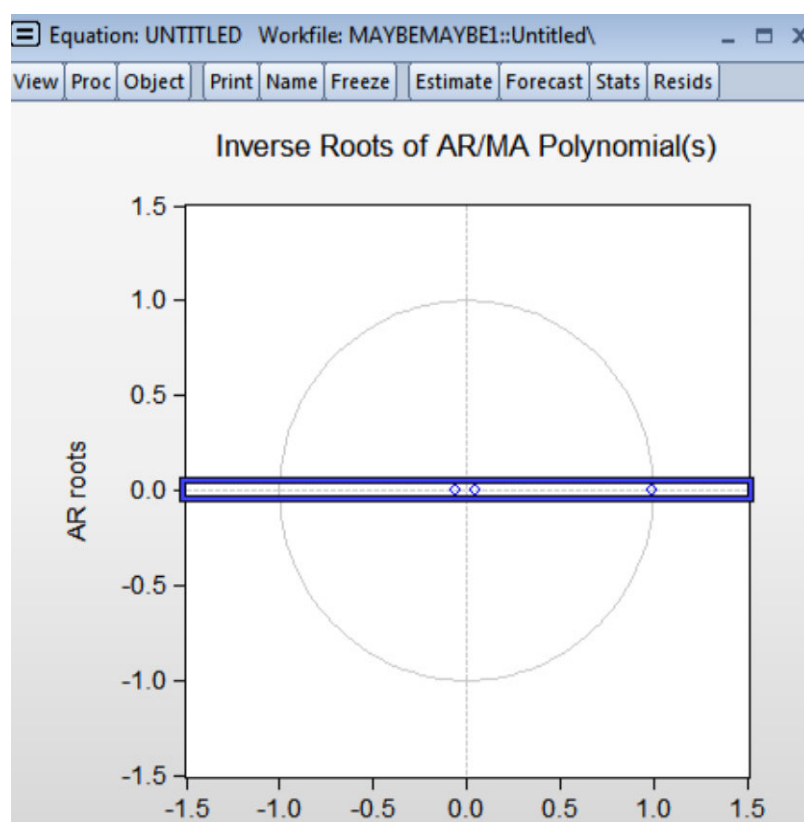
Скористаємося існуючими інструментами і спробуємо побудувати параметри залежності від параметрів

$$y_{t-2}, y_{t-3}$$

та приблизного знаходження константи.



Вигляд та розміщення трьох знайдених коренів. Вони всі лежать в середині комплексного кола радіуса 1, тому процес может бути коректно описаний та прогнозований.



Оскільки на основі наведених відомостей можливо однозначно стверджувати про значимість для першого і лише першого коефіцієнту то прогноз для моделі будемо будувати виключно з урахуванням знайденої постійної величини та залежності від $t - 1$.

На основі наведених результатів отримуємо відповіді для пунктів 4, 5 та 6.

Перерахуємо значення для випадку одного AR(1) С значення критеріїв та поточним значення коефіцієнтів.

Equation: ONE Workfile: MAYBEMAYBE1::Untitled\				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: RATIO				
Method: Least Squares				
Date: 11/29/20 Time: 20:15				
Sample (adjusted): 7/16/2002 6/25/2015				
Included observations: 4728 after adjustments				
Convergence achieved after 4 iterations				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	1.262474	0.051723	24.40836	0.0000
AR(1)	0.997883	0.000888	1124.065	0.0000
R-squared	0.996274	Mean dependent var		1.248847
Adjusted R-squared	0.996273	S.D. dependent var		0.122590
S.E. of regression	0.007484	Akaike info criterion		-6.951623
Sum squared resid	0.264718	Schwarz criterion		-6.948890
Log likelihood	16435.64	Hannan-Quinn criter.		-6.950663
F-statistic	1263523.	Durbin-Watson stat		2.025911
Prob(F-statistic)	0.000000			
Inverted AR Roots	1.00			

```

Equation: ONE Workfile: MAYBEMAYBE1::Untitled\
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats F
Estimation Command:
=====
LS RATIO AR(1) C

Estimation Equation:
=====
RATIO = C(1) + [AR(1)=C(2)]

Substituted Coefficients:
=====
RATIO = 1.26247352134 + [AR(1)=0.997882616376]

```

Отриманли на основі цього прогноз:

RATIOF	
Last updated: 11/29/20 - 20:14	
Modified: 7/15/2002 6/25/2015 // one.forecast(f=actual) ratiof	
7/15/2002	NA
7/16/2002	1.049452
7/17/2002	1.049903
7/18/2002	1.050353
7/19/2002	1.050802
7/20/2002	1.051250
7/21/2002	1.051698
7/22/2002	1.052144
7/23/2002	1.052589
7/24/2002	1.053034
7/25/2002	1.053477
7/26/2002	1.053920
7/27/2002	1.054361
7/28/2002	1.054802
7/29/2002	1.055242
7/30/2002	1.055681
7/31/2002	1.056118
8/01/2002	1.056555
8/02/2002	1.056991
8/03/2002	1.057426
8/04/2002	1.057861
8/05/2002	1.058294
8/06/2002	1.058726
8/07/2002	1.059158
8/08/2002	1.059588
8/09/2002	1.060018
8/10/2002	1.060446
8/11/2002	

В порівнянні, скористаємося вбудованою функцією групування та виведемо графічно отримані таблиці в вигляді графіків.

G Group: UNTITLED Workfile: MAYBEMAYBE1::Untitled\								
View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Default ▾	Sort	Tra
obs		RATIO		RATIOF1RO...				
7/15/2002		1.0490		NA				
7/16/2002		1.0487		1.049452				
7/17/2002		1.0353		1.049903				
7/18/2002		1.0422		1.050353				
7/19/2002		1.0460		1.050802				
7/20/2002		1.0410		1.051250				
7/21/2002		1.0494		1.051698				
7/22/2002		1.0487		1.052144				
7/23/2002		1.0580		1.052589				
7/24/2002		1.0538		1.053034				
7/25/2002		1.0552		1.053477				
7/26/2002		1.0562		1.053920				
7/27/2002		1.0616		1.054361				
7/28/2002		1.0668		1.054802				
7/29/2002		1.0727		1.055242				
7/30/2002		1.0727		1.055681				
7/31/2002		1.0739		1.056118				
8/01/2002		1.0831		1.056555				
8/02/2002		1.0849		1.056991				
8/03/2002		1.0823		1.057426				
8/04/2002		1.0841		1.057861				
8/05/2002		1.0818		1.058294				
8/06/2002		1.0766		1.058726				
8/07/2002		1.0700		1.059150				
8/08/2002		1.0700		1.059150				



З урахуванням потенційної високої хаотичності процесу таке, майже лінійне, наближення схоже на таке, що відповідає дійсності.

Висновок:

Часовий ряд – це ряд точок даних, проіндексованих в хронологічному порядку. В такому вигляді можливо описати або формалізувати більшість існуючих випадкових процесів в реальному світі. Така форма запису комфортна для аналізу та побудови прогностичних моделей.

В наведеному для даної роботи прикладі з курсами валют було виконані основні етапи роботи з аналізом деякого набору даних зібраного в вигляді ряду.

Користуючись можливостями програми та опираючись на теоретичні відомості, було підраховано приблизний вигляд рівняння, проведена перевірка на коректність виконаних процедур та створено прогностичну функцію.

Індивідуальні дані для виконання роботи обираються згідно до посилань на сайти з прикладної статистики, вказані в посібнику до курсу [1] узгоджено з викладачем, що веде практичні заняття.

Практичне заняття №6

Аналіз часового ряду індексу цін на непродовольчі товари

Мета: вивчення методів аналізу та моделювання поведінки часового ряду, виходячи з його попередніх значень.

Вихідні дані: індекси цін на непродовольчі товари в період з січня 2000 року по грудень 2005 року, щомісячні дані

Завдання:

1. Побудувати графік часового ряду
2. Перевірити ряд на стаціонарність
3. Оцінити автокореляційну та частинну автокореляційну функції процесу. Зробити висновок про статистичну значимість коефіцієнтів
4. Визначити, який тип базової моделі може описати даний ряд
5. Оцінити параметри цієї моделі
6. Оцінити альтернативні моделі, порівняти їх
7. Знайти розрахункові значення індексу цін згідно з обраною моделлю, використовуючи динамічний та статистичний метод прогнозування

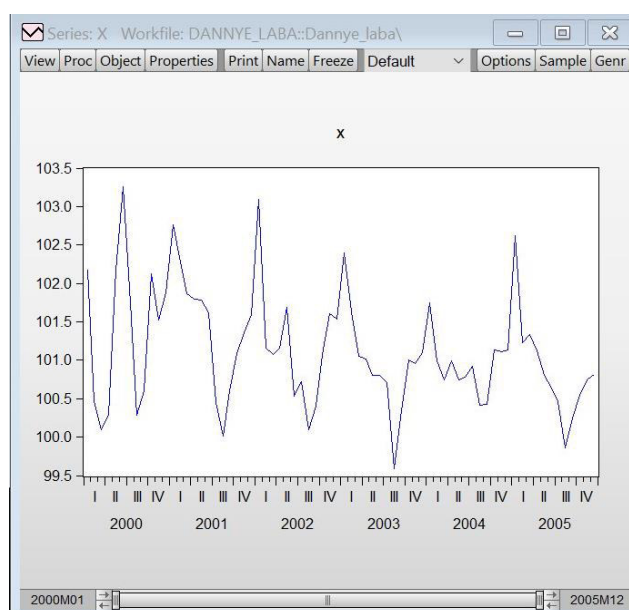
Результати роботи

1. Імпортуємо дані з таблиці Excel про індекси цін у EViews та побудуємо графік часового ряду

Date	x
01.01.2000	102,17
01.02.2000	100,46
01.03.2000	100,09
01.04.2000	100,30
01.05.2000	102,17
01.06.2000	103,26
01.07.2000	101,75
01.08.2000	100,29
01.09.2000	100,60
01.10.2000	102,13

01.11.2000	101,52
01.12.2000	101,88
01.01.2001	102,76
01.02.2001	102,28
01.03.2001	101,86
01.04.2001	101,79
01.05.2001	101,78
01.06.2001	101,62
01.07.2001	100,45
01.08.2001	100,01
01.09.2001	100,60
01.10.2001	101,09
01.11.2001	101,36
01.12.2001	101,60
01.01.2002	103,09
01.02.2002	101,16
01.03.2002	101,08
01.04.2002	101,16
01.05.2002	101,69
01.06.2002	100,53
01.07.2002	100,72
01.08.2002	100,09
01.09.2002	100,40
01.10.2002	101,07
01.11.2002	101,61
01.12.2002	101,54
01.01.2003	102,40
01.02.2003	101,63
01.03.2003	101,05
01.04.2003	101,02
01.05.2003	100,80
01.06.2003	100,80
01.07.2003	100,71
01.08.2003	99,59
01.09.2003	100,34
01.10.2003	101,00
01.11.2003	100,96
01.12.2003	101,10
01.01.2004	101,75
01.02.2004	100,99
01.03.2004	100,75
01.04.2004	100,99
01.05.2004	100,74
01.06.2004	100,78
01.07.2004	100,92
01.08.2004	100,42
01.09.2004	100,43
01.10.2004	101,14
01.11.2004	101,11
01.12.2004	101,14

01.01.2005	102,62
01.02.2005	101,23
01.03.2005	101,34
01.04.2005	101,12
01.05.2005	100,80
01.06.2005	100,64
01.07.2005	100,46
01.08.2005	99,86
01.09.2005	100,25
01.10.2005	100,55
01.11.2005	100,74
01.12.2005	100,82



2. Перевіримо ряд на стаціонарність, тобто здатність не змінювати свої характеристики з часом. Для цього використаємо розширений тест Дікі-Фуллера. На графіку видно, що зміни у ряді коливаються відносно деякої константи, тому у тестуюче рівняння включаємо константу.

Prob* - це гіпотеза про те, що ряд не є стаціонарним. Ймовірність прийняття цієї гіпотези дуже мала - 0,0001, тому приймаємо альтернативну гіпотезу і робимо висновок, що даний ряд є стаціонарним.

Series: X Workfile: DANNYE_LABA::Dannye_laba\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Sample Genr Sheet Graph Stats Ident

Augmented Dickey-Fuller Unit Root Test on X

Null Hypothesis: X has a unit root
Exogenous: Constant
Lag Length: 0 (Automatic - based on SIC, maxlag=12)

	t-Statistic	Prob.*
Augmented Dickey-Fuller test statistic	-4.854270	0.0001
Test critical values:		
1% level	-3.525618	
5% level	-2.902953	
10% level	-2.588902	

*MacKinnon (1996) one-sided p-values.

Augmented Dickey-Fuller Test Equation
Dependent Variable: D(X)
Method: Least Squares
Date: 10/30/19 Time: 16:30
Sample (adjusted): 2000M02 2005M12
Included observations: 71 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
X(-1)	-0.496031	0.102184	-4.854270	0.0000
C	50.14390	10.33405	4.852297	0.0000

R-squared 0.254569 Mean dependent var -0.019014

Series: X Workfile: DANNYE_LABA::Dannye_laba\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Sample Genr Sheet Graph Stats Ident

Augmented Dickey-Fuller Unit Root Test on X

5% level -2.902953
10% level -2.588902

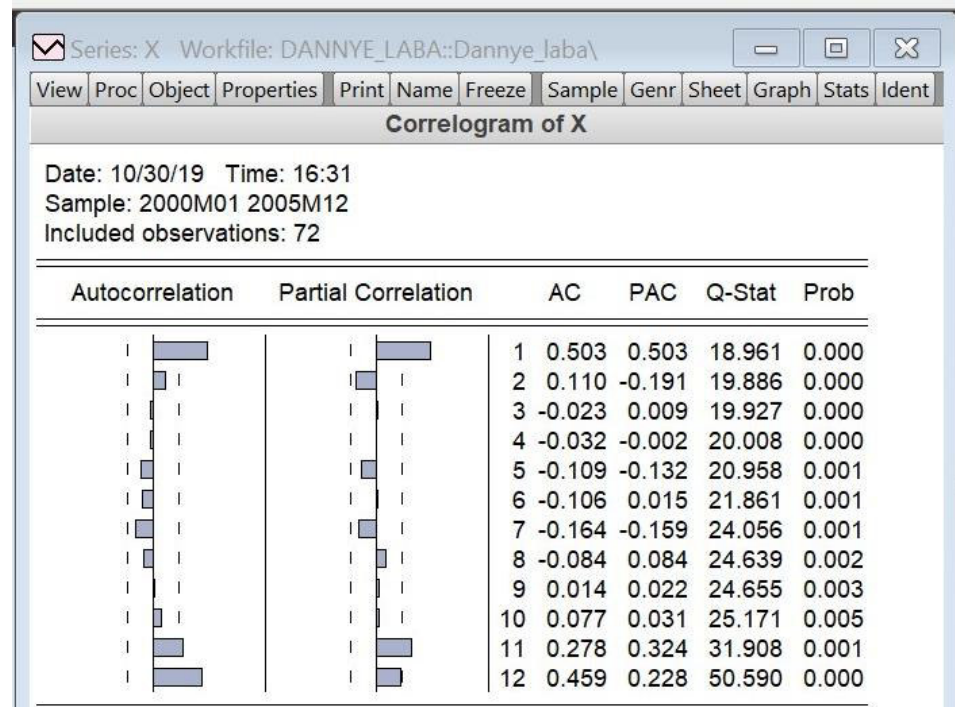
*MacKinnon (1996) one-sided p-values.

Augmented Dickey-Fuller Test Equation
Dependent Variable: D(X)
Method: Least Squares
Date: 10/30/19 Time: 16:30
Sample (adjusted): 2000M02 2005M12
Included observations: 71 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
X(-1)	-0.496031	0.102184	-4.854270	0.0000
C	50.14390	10.33405	4.852297	0.0000

R-squared	0.254569	Mean dependent var	-0.019014
Adjusted R-squared	0.243766	S.D. dependent var	0.740749
S.E. of regression	0.644168	Akaike info criterion	1.986050
Sum squared resid	28.63172	Schwarz criterion	2.049788
Log likelihood	-68.50479	Hannan-Quinn criter.	2.011397
F-statistic	23.56394	Durbin-Watson stat	1.666128
Prob(F-statistic)	0.000007		

3. Побудуємо корелограму для визначення типу процесу. Довжину лагу задаємо 12, через те,що дані щомісячні.



З графіку частинної автокореляційної функції видно,що статистично значущими можуть бути лаги 1,3,6,8,11.

4. Проаналізувавши корелограму, можна зробити висновок про те, що даний ряд може бути описаний процесом AR(11). Оцінимо модель AR(11). На

першому кроці включимо лаги 1,3,6,8 та 11.

Equation: UNTITLED Workfile: DANNYE_LABA::Dannye_1...				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: X				
Method: ARMA Maximum Likelihood (OPG - BHHH)				
Date: 10/30/19 Time: 16:42				
Sample: 2000M01 2005M12				
Included observations: 72				
Convergence achieved after 67 iterations				
Coefficient covariance computed using outer product of gradients				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	101.1201	0.273724	369.4236	0.0000
AR(1)	0.495923	0.104781	4.732954	0.0000
AR(3)	-0.097526	0.143695	-0.678700	0.4997
AR(6)	0.098819	0.107407	0.920043	0.3610
AR(8)	-0.094345	0.141095	-0.668662	0.5061
AR(11)	0.342776	0.119010	2.880232	0.0054
SIGMASQ	0.345755	0.058285	5.932130	0.0000
R-squared	0.375047	Mean dependent var		101.1243
Adjusted R-squared	0.317359	S.D. dependent var		0.749027
S.E. of regression	0.618862	Akaike info criterion		2.004688
Sum squared resid	24.89437	Schwarz criterion		2.226030
Log likelihood	-65.16876	Hannan-Quinn criter.		2.092805
F-statistic	6.501293	Durbin-Watson stat		2.031418
Prob(F-statistic)	0.000021			
Inverted AR Roots	.95	.81+.48i	.81-.48i	.42-.81i

5.

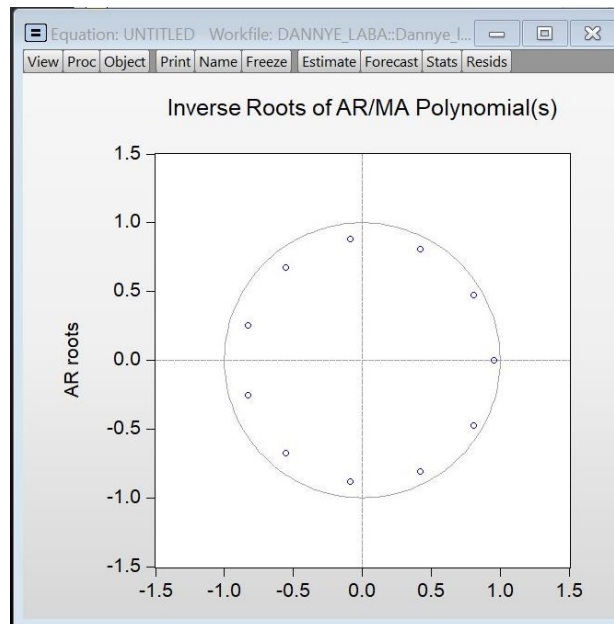
В результаті отримаємо, що лаги 3,6 та 8 не є статистично значущими. Залишимо лише значущі члени : 1 та 11. У результаті отримаємо, що 101.11 - оцінка середнього значення даного ряду.

Equation: UNTITLED Workfile: DANNYE_LABA::Dannye_1...				
View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids				
Dependent Variable: X				
Method: ARMA Maximum Likelihood (OPG - BHHH)				
Date: 10/30/19 Time: 16:44				
Sample: 2000M01 2005M12				
Included observations: 72				
Convergence achieved after 15 iterations				
Coefficient covariance computed using outer product of gradients				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	101.1100	0.278491	363.0633	0.0000
AR(1)	0.476519	0.089789	5.307081	0.0000
AR(11)	0.312244	0.106091	2.943156	0.0044
SIGMASQ	0.358612	0.058573	6.122489	0.0000
R-squared	0.351808	Mean dependent var		101.1243
Adjusted R-squared	0.323211	S.D. dependent var		0.749027
S.E. of regression	0.616204	Akaike info criterion		1.949337
Sum squared resid	25.82006	Schwarz criterion		2.075818
Log likelihood	-66.17613	Hannan-Quinn criter.		1.999690
F-statistic	12.30239	Durbin-Watson stat		1.968881
Prob(F-statistic)	0.000002			
Inverted AR Roots	.96	.81+.48i	.81-.48i	.42-.81i
	.42+.81i	-.09-.88i	-.09+.88i	-.55-.67i
	-.55+.67i	-.83+.25i	-.83-.25i	

6. Для діагностики отриманих рівнянь використаємо інструмент ARMA Structure.

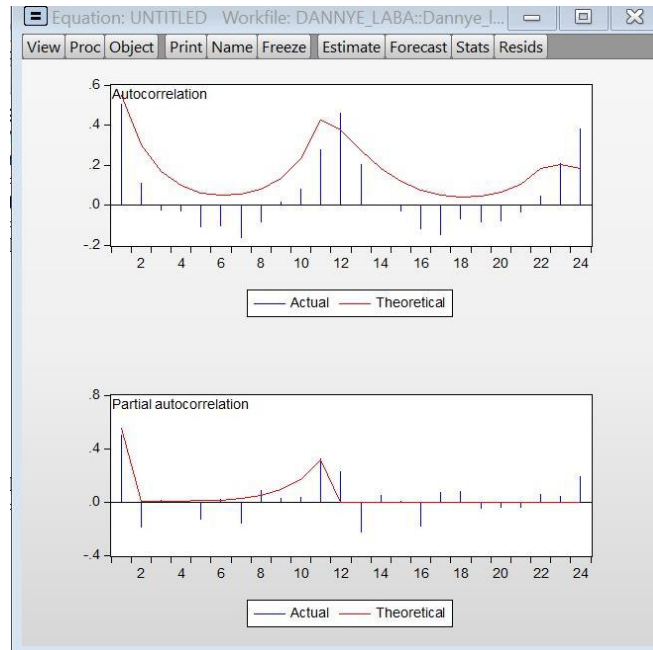
7.

Першим інструментом діагностики є розрахунок обернених коренів характеристичного поліному оператора зсуву, що служить для перевірки на стаціонарність отриманої AR моделі.



Для нашого рівняння помітимо, що усі корені лежать всередині одиничного кола, що означає, що процес є стаціонарним.

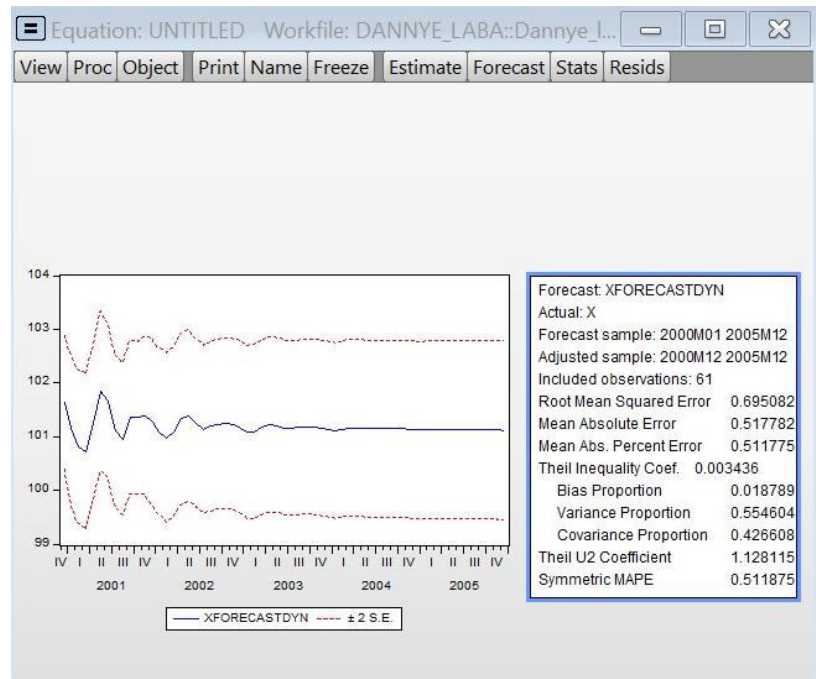
Оцінимо теоретичну та фактичну корелограми для нашого процесу:



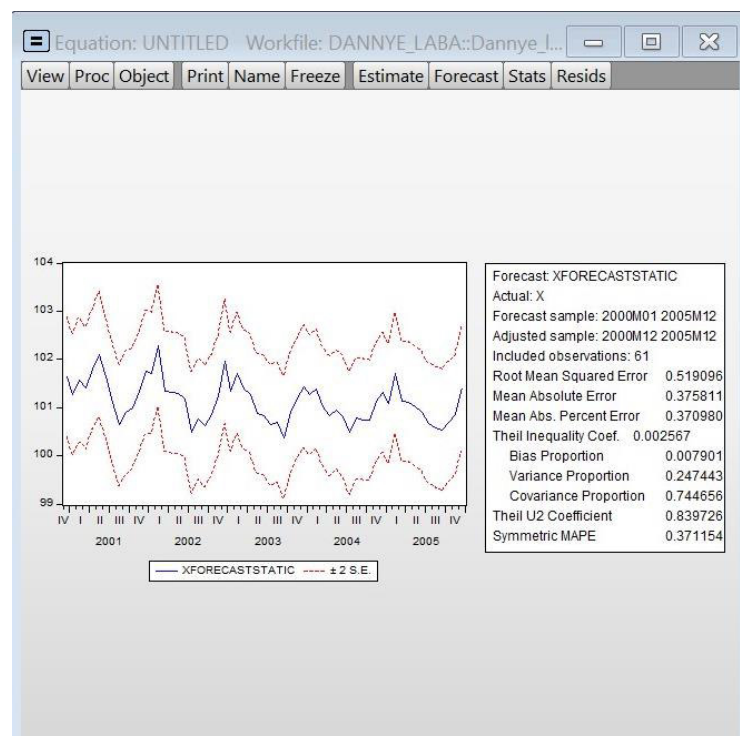
Корелограма процесу більше відповідає фактичній.

8. Отримаємо розрахункові значення індексу цін згідно з обраною моделлю, використовуючи динамічний та статистичний метод прогнозування.

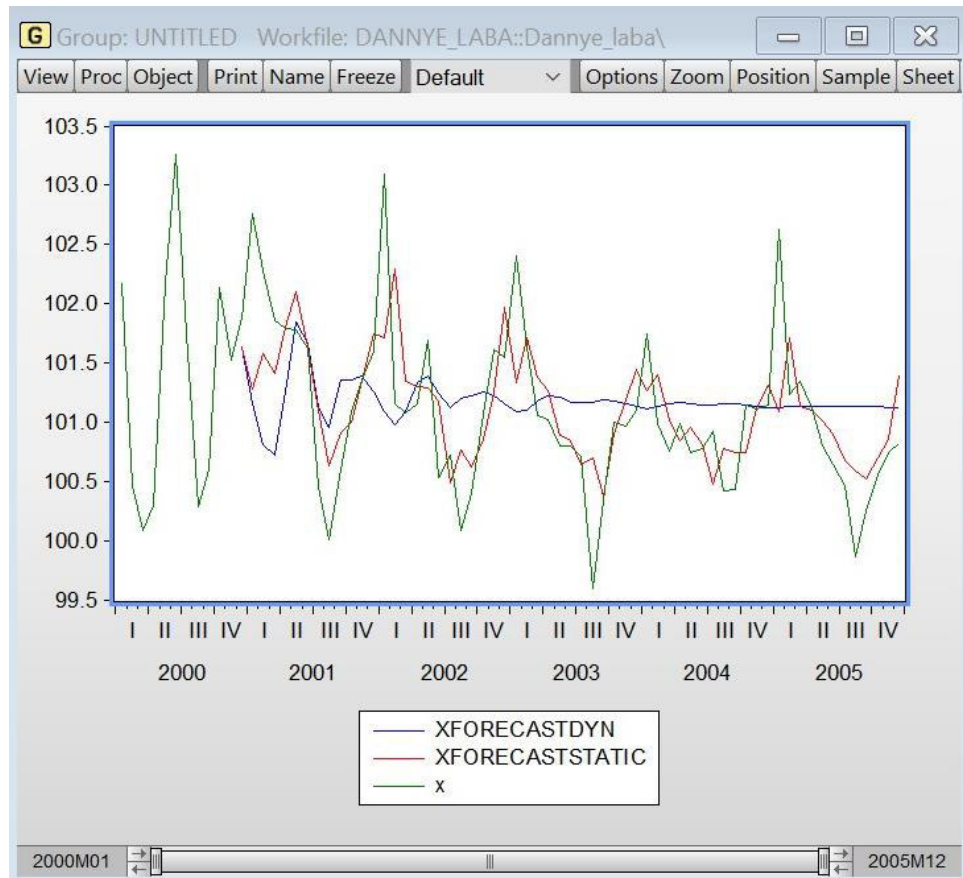
Результати методу динамічного прогнозування:



Результати статичного методу прогнозування:



Для порівняння, відкриємо дані ряди як групу та побудуємо їх графіки:



Бачимо, що отримання розрахункових значень статичним методом дає краще наближення фактичних та розрахункових значень, однак динамічний метод дозволяє виявити тенденцію та краще підходить для прогнозування.

Висновок.

Під час роботи ми ознайомились з програмою EViews та навчилися працювати з нею, також ми ознайомилися з поняттям часового ряду, побудували його графік, перевірили ряд на стаціонарність; ми розглянули методи аналізу часового ряду та моделювання його поведінки, виходячи з його попередніх значень.

Індивідуальні дані для виконання роботи обираються згідно до посилань на сайти з прикладної статистики, вказані в посібнику до курсу [1] узгоджено з викладачем, що веде практичні заняття.

Практичне заняття № 7

ARCH та GARCH моделі

Розглядається період часу 2002-2010, який включає період світової кризи. Вже це дає привід думати, що обмежитись використанням стандартних підходів і методів прикладної статистики в даному випадку буде недостатньо.

У файлі wfl → дані зміни курсу євро до долару за визначений період: 2002-2010 років.

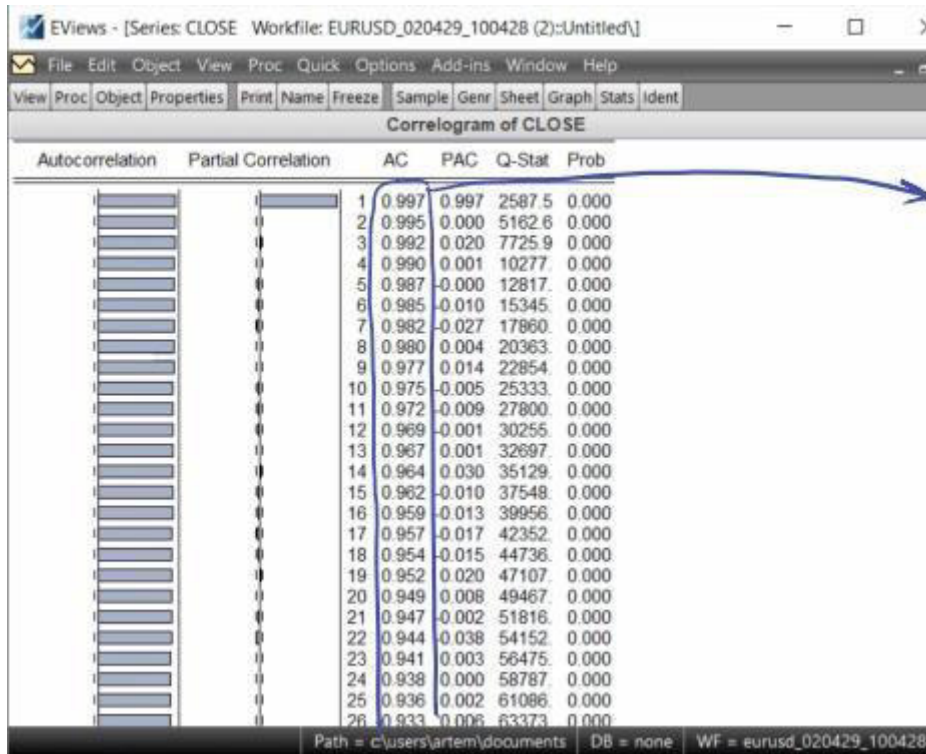
Будемо використовувати дані закриття (close) ринку. Спочатку визначемо тип процесу та порядок інтегровності вихідного ряду.

1. Проаналізуємо графік зміни курсу за 8 років



Рисунок 1. Графік нашого вихідного ряду

2. Будуємо корелограму (correlogram of close) ряду котирувань валют



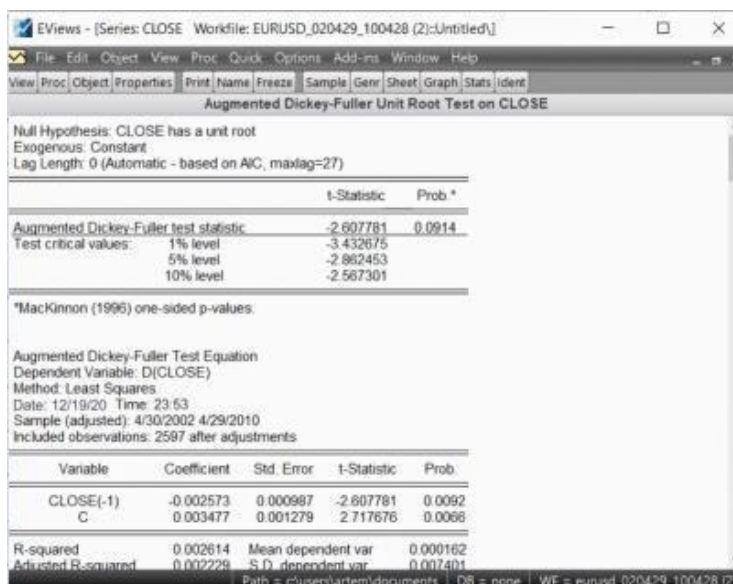
Бачимо, що
коефіцієнт $AC \approx 1$.

Отже, наш ряд
може бути
описаний
процесом
випадкового
блукання.

Рисунок. Корелограма ряду котирувань валют

3. Проведемо тест Дікі-Фуллера та оцінимо ряд на стаціонарність.

Оскільки всі коефіцієнти автокореляції збігаються до нуля, то порядок інтегрування ряду дорівнює 1, тобто різниця нашого ряду котирувань є стаціонарною.Рисунок . Результат тесту Дікі-Фуллера для ряду котирувань

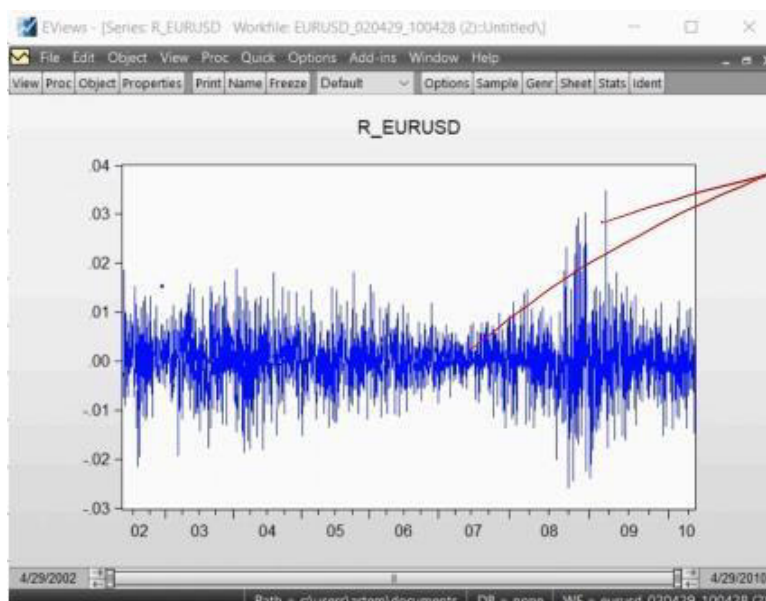


валют

4. Побудуємо логарифмічну прибутковість r_{eurusd} ряду котирувань валют.

Виконаємо команди:

Quick → Generate Series → $R_EURUSD = \text{LOG}(\text{close})$.



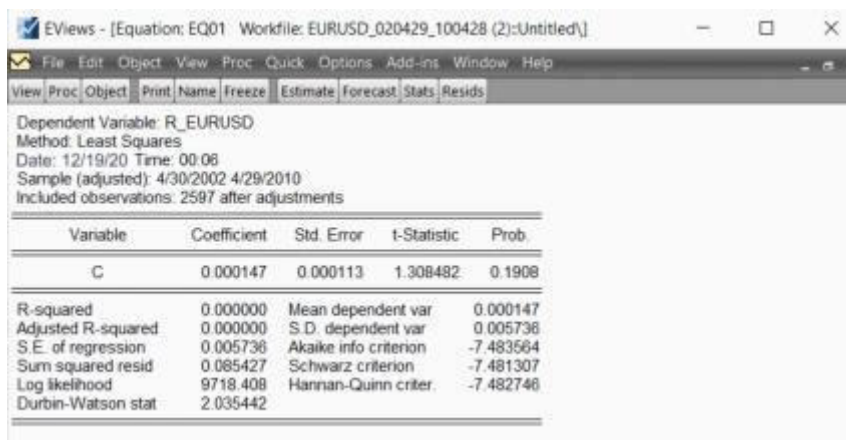
На графіку добре видно періоди з низькою та високою волатильністю

Рисунок 4. Графік ряду лог-прибутковості

5. Оцінимо рівняння. Виконаємо наступні команди:

Equation Estimation → ARCH → EURUSD C.

Збережемо наш результат як Eq01.



EViews - [Equation: EQ01 Workfile: EURUSD_020429_100428 (2):Untitled\]

Dependent Variable: R_EURUSD
Method: Least Squares
Date: 12/19/20 Time: 00:06
Sample (adjusted): 4/30/2002 4/29/2010
Included observations: 2597 after adjustments

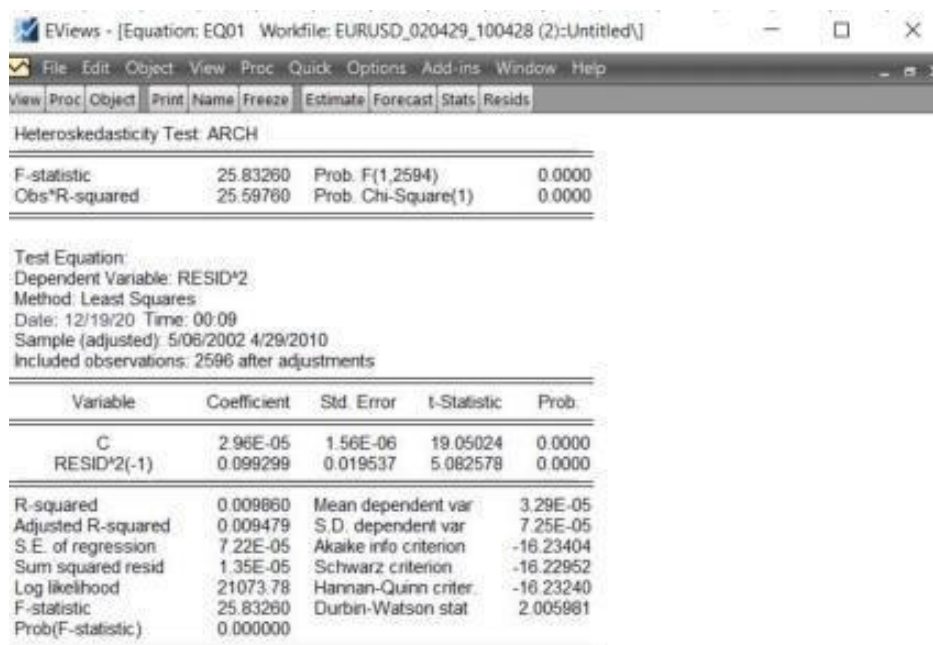
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	0.000147	0.000113	1.308482	0.1908

R-squared: 0.000000 Mean dependent var: 0.000147
Adjusted R-squared: 0.000000 S.D. dependent var: 0.005736
S.E. of regression: 0.005736 Akaike info criterion: -7.483564
Sum squared resid: 0.085427 Schwarz criterion: -7.481307
Log likelihood: 9718.408 Hannan-Quinn criter.: -7.482746
Durbin-Watson stat: 2.035442

Рисунок 5. Результат оцінки рівняння методом найменших квадратів

6. Тест на умовну гетероскедастичність. Виконаємо команди:

View → Residual Diagnostics → Heteroskedasticity Test → Arch (1)



EViews - [Equation: EQ01 Workfile: EURUSD_020429_100428 (2):Untitled\]

Heteroskedasticity Test: ARCH

F-statistic	25.83260	Prob. F(1,2594)	0.0000
Obs*R-squared	25.59760	Prob. Chi-Square(1)	0.0000

Test Equation:
Dependent Variable: RESID^2
Method: Least Squares
Date: 12/19/20 Time: 00:09
Sample (adjusted): 5/06/2002 4/29/2010
Included observations: 2596 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
C	2.96E-05	1.56E-06	19.05024	0.0000
RESID^2(-1)	0.099299	0.019537	5.082578	0.0000

R-squared: 0.009860 Mean dependent var: 3.29E-05
Adjusted R-squared: 0.009479 S.D. dependent var: 7.25E-05
S.E. of regression: 7.22E-05 Akaike info criterion: -16.23404
Sum squared resid: 1.35E-05 Schwarz criterion: -16.22952
Log likelihood: 21073.78 Hannan-Quinn criter.: -16.23240
F-statistic: 25.83260 Durbin-Watson stat: 2.005981
Prob(F-statistic): 0.000000

Рисунок 6. Тестування умовної гетероскедастичності в моделі

7. Оцінимо модель ARCH (1). Виконаємо команди:

Equation Estimation → Method ARCH → Order: ARCH -1, GARCH - 0.

Для оцінки моделі на умовну гетероскедастичність використали метод максимальної правдоподібності.

Збережемо результат у файлі та назвемо як Eq02

Variable	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
C	0.000169	0.000112	1.507692	0.1316

Variance Equation				
C	3.08E-05	6.52E-07	47.15446	0.0000
RESID(-1)^2	0.062151	0.012185	5.100832	0.0000

R-squared	-0.000015	Mean dependent var	0.000147
Adjusted R-squared	-0.000015	S.D. dependent var	0.005736
S.E. of regression	0.005737	Akaike info criterion	-7.491682
Sum squared resid	0.085428	Schwarz criterion	-7.484910
Log likelihood	9730.949	Hannan-Quinn criter.	-7.489228
Durbin-Watson stat	2.035412		

Рисунок 7. Результат оцінки моделі ARCH (1)

8. Перевіримо отриману модель на адекватність.

9. Виконаємо команди:

View → Residual Diagnostics → ARCH LM Test (6)

(тобто кількість лагів рівна 6 у моделі)

Тест показав наявність ARCH - ефектів. Збережемо це рівняння як Eq03.

Variable	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
C	0.000221	0.000104	2.133910	0.0329

Variance Equation				
C	1.97E-05	8.09E-07	24.40580	0.0000
RESID(-1)^2	0.038895	0.010867	3.579244	0.0003
RESID(-2)^2	0.041675	0.009498	4.387532	0.0000
RESID(-3)^2	0.062161	0.013254	4.690140	0.0000
RESID(-4)^2	0.040636	0.009143	4.444727	0.0000
RESID(-5)^2	0.025152	0.010481	2.399771	0.0164
RESID(-6)^2	0.206947	0.025233	8.201329	0.0000

R-squared	-0.000167	Mean dependent var	0.000147
Adjusted R-squared	-0.000167	S.D. dependent var	0.005736
S.E. of regression	0.005737	Akaike info criterion	-7.540393
Sum squared resid	0.085441	Schwarz criterion	-7.522335
Log likelihood	9799.200	Hannan-Quinn criter.	-7.533849
Durbin-Watson stat	2.035102		

Рисунок 8. Результат тестування додаткових ARCH - ефектів

10. Оцінка моделі GARCH - ряду умовної дисперсії. Виконаємо команди: Equation Estimation → Method ARCH → Order: ARCH -1, GARCH - 1.

Variable	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
C	0.000208	9.68E-05	2.147424	0.0318

Variance Equation				
C	8.88E-08	3.12E-08	2.841730	0.0045
RESID(-1)^2	0.024607	0.002949	8.343908	0.0000
GARCH(-1)	0.972446	0.002956	328.9794	0.0000

R-squared	-0.000111	Mean dependent var	0.000147
Adjusted R-squared	-0.000111	S.D. dependent var	0.005736
S.E. of regression	0.005737	Akaike info criterion	-7.617013
Sum squared resid	0.085436	Schwarz criterion	-7.607984
Log likelihood	9894.691	Hannan-Quinn criter.	-7.613741
Durbin-Watson stat	2.035216		

Рисунок 9. Результат моделі GARCH (1,1)

11. Оцінка асиметричної моделі EGARCH. Виконаємо команди: Equation Estimation → Method ARCH

→ Order: ARCH -1, GARCH - 1, Asymmetric order - 1 → r_eurUSD c

Variable	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
C	0.000199	9.87E-05	2.019812	0.0434

Variance Equation				
C(2)	-0.085191	0.013588	-6.269579	0.0000
C(3)	0.057738	0.007288	7.922079	0.0000
C(4)	-0.010020	0.004623	-2.167347	0.0302
C(5)	0.995839	0.001115	892.8340	0.0000

R-squared	-0.000082	Mean dependent var	0.000147
Adjusted R-squared	-0.000082	S.D. dependent var	0.005736
S.E. of regression	0.005737	Akaike info criterion	-7.611156
Sum squared resid	0.085434	Schwarz criterion	-7.599889
Log likelihood	9888.086	Hannan-Quinn criter.	-7.607066
Durbin-Watson stat	2.035275		

Асиметрія
відсутня

Рисунок 10. Результат моделі EGARCH (1,1)

12. Для побудови ряду умовних дисперсій виконаємо

команди: Proc → Make GARCH Variance Series - GARCH03.

Аналогічно побудуємо ряди для Eq04 та Eq05. Об'єднаємо ряди в групу та побудуємо графік їх умовної волатильності.

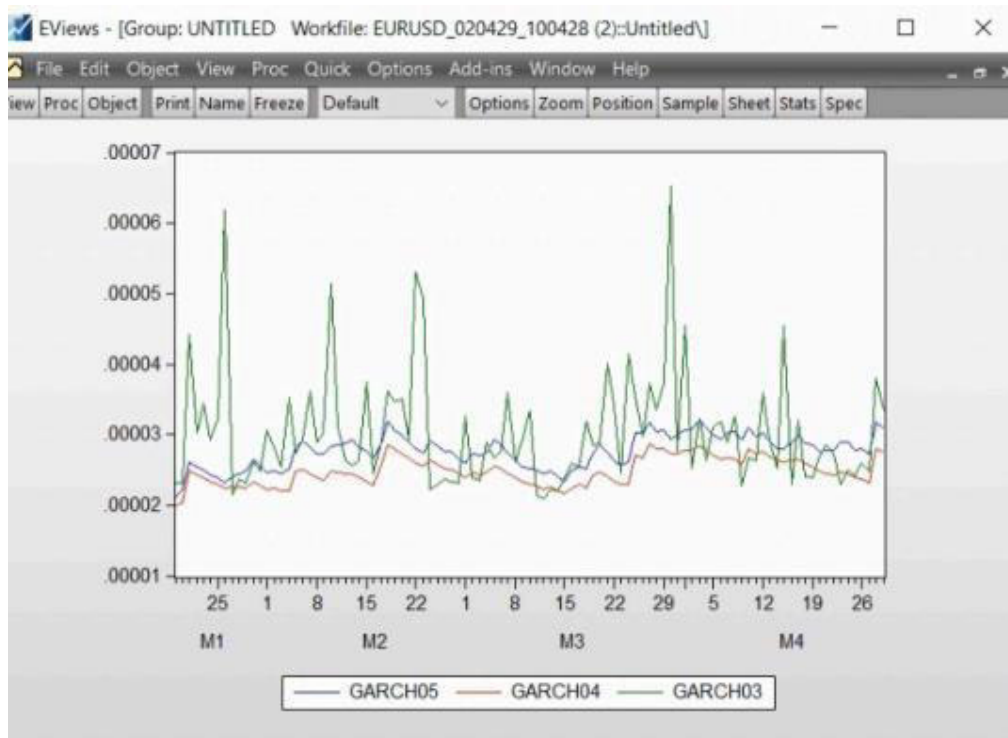


Рисунок 11. Графік умовної волатильності по моделям ARCH(6), GARCH(1,1) і EGARCH(1,1)

Висновок. Волатильність ARCH(6) є менш гладкою, ніж в інших моделях, зроблених на основі наших попередніх розрахунків, що видно з графіку вище.

Практичне заняття №8

Модель ціноутворення фінансових активів (CAPM) як модель регресії

Вихідні дані

За період з березня 2010 р по жовтень 2020 р. котирування акцій компаній (по закриттю біржі) на Нью-Йоркській фондовій біржі (NYSE):

<https://finance.yahoo.com/quote/ABT/history?p=ABT> (джерело даних для PFE, MRK, ABT, NYSE)

PFE (Pfizer Inc. –фармацевтична компанія)

MRK (Merck & Co., Inc –фармацевтична компанія)

ABT (Abbott Laboratories – хіміко-фармацевтична корпорація)

NYSE (New York Stock Exchange) – Нью-Йоркській фондовий індекс

<https://www.federalreserve.gov/data.htm> (джерело даних для TB_3)

TB_3 (3-month Treasury bill secondary market rate discount basis) – дохідність по тримісячним казначейським вексям США, у відсотках на 360-денній базі

JAN – фіктивна змінна, що приймає значення 1 для січня і 0 для інших місяців.

	A	B	C	D	E	F
1	DATE	PFE	MRK	ABT	TB-3	JAN
2	01.03.2010	17.150000	37.349998	25.275864	0.15	0
3	01.04.2010	16.719999	35.040001	24.546568	0.16	0
4	01.05.2010	15.230000	33.689999	22.819288	0.16	0
5	01.06.2010	14.260000	34.970001	22.445044	0.12	0
6	01.07.2010	15.000000	34.459999	23.548584	0.16	0
7	01.08.2010	15.910000	35.160000	23.673332	0.16	0
8	01.09.2010	17.170000	36.810001	25.064753	0.15	0
9	01.10.2010	17.420000	36.310001	24.623337	0.13	0
10	01.11.2010	16.299999	34.470001	22.315498	0.14	0
11	01.12.2010	17.510000	36.040001	22.987219	0.14	0
12	01.01.2011	18.219999	33.169998	21.667768	0.15	1
13	01.02.2011	19.240000	32.570000	23.078381	0.13	0
14	01.03.2011	20.309999	33.009998	23.534189	0.1	0
15	01.04.2011	20.969999	35.950001	24.968792	0.06	0
16	01.05.2011	21.450001	36.750000	25.069550	0.04	0
17	01.06.2011	20.600000	35.290001	25.247076	0.04	0
18	01.07.2011	19.250000	34.130001	24.623337	0.04	0
19	01.08.2011	18.980000	33.099998	25.194298	0.02	0

Series: NYSE Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Default Sort Edit+/- Smp1+/- /

NYSE

Last updated: 11/13/20 - 12:51

Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 кypc\1 semester\...

2010M03	7447.800			
2010M04	7474.400			
2010M05	6791.570			
2010M06	6469.650			
2010M07	6998.990			
2010M08	6704.150			
2010M09	7281.070			
2010M10	7513.350			
2010M11	7430.940			
2010M12	7964.020			
2011M01	8139.160			
2011M02	8438.550			
2011M03	8404.980			
2011M04	8671.410			
2011M05	8477.280			

Series: PFE Workfile: LABA4::page1\					
View	Proc	Object	Properties	Print	Name Freeze Default
Last updated: 11/13/20 - 12:48					
Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 кypc\1 semester\...					
2010M03	17.15000				
2010M04	16.72000				
2010M05	15.23000				
2010M06	14.26000				
2010M07	15.00000				
2010M08	15.91000				
2010M09	17.17000				
2010M10	17.42000				
2010M11	16.30000				
2010M12	17.51000				
2011M01	18.22000				
2011M02	19.24000				
2011M03	20.31000				
2011M04	20.97000				
2011M05	21.45000				
2011M06	20.60000				

Series: MRK Workfile: LABA4::page1\					
View	Proc	Object	Properties	Print	Name Freeze Default
		Last updated: 11/13/20 - 12:48			
		Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 kypc\1 semester\...			
2010M03	37.35000				
2010M04	35.04000				
2010M05	33.69000				
2010M06	34.97000				
2010M07	34.46000				
2010M08	35.16000				
2010M09	36.81000				
2010M10	36.31000				
2010M11	34.47000				
2010M12	36.04000				
2011M01	33.17000				
2011M02	32.57000				
2011M03	33.01000				
2011M04	35.95000				
2011M05	36.75000				
2011M06	35.29000				
2011M07	34.13000				
2011M08	33.10000				
2011M09	32.70000				

Series: ABT Workfile: LABA4::page1\					
View	Proc	Object	Properties	Print	Name Freeze Default
		Last updated: 11/13/20 - 12:48			
		Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 kypc\1 semester\...			
2010M03	25.27586				
2010M04	24.54657				
2010M05	22.81929				
2010M06	22.44504				
2010M07	23.54858				
2010M08	23.67333				
2010M09	25.06475				
2010M10	24.62334				
2010M11	22.31550				
2010M12	22.98722				
2011M01	21.66777				
2011M02	23.07838				
2011M03	23.53419				
2011M04	24.96879				
2011M05	25.06955				
2011M06	25.24708				
2011M07	24.62334				

Series: TB_3 Workfile: LABA4::page1\						
View	Proc	Object	Properties	Print	Name	Freeze
TB-3						
Last updated: 11/13/20 - 12:48						
Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 кypc\1 semester\...						
Original name: TB-3						
2010M03	0.15					
2010M04	0.16					
2010M05	0.16					
2010M06	0.12					
2010M07	0.16					
2010M08	0.16					
2010M09	0.15					
2010M10	0.13					
2010M11	0.14					
2010M12	0.14					
2011M01	0.15					
2011M02	0.13					
2011M03	0.10					
2011M04	0.06					
2011M05	0.04					
2011M06	0.04					

Series: JAN Workfile: LABA4::page1\						
View	Proc	Object	Properties	Print	Name	Freeze
Last updated: 11/13/20 - 12:48						
Imported from 'C:\Users\admin\Documents\KPI\3 кypc\1 semester\...						
2010M03	0					
2010M04	0					
2010M05	0					
2010M06	0					
2010M07	0					
2010M08	0					
2010M09	0					
2010M10	0					
2010M11	0					
2010M12	0					
2011M01	1					
2011M02	0					
2011M03	0					
2011M04	0					
2011M05	0					

ЗАВДАННЯ

1. Побудувати ряди простих річних прибутковостей акцій та індексів за правилом

$$r_j = \frac{p_{jt} - p_{jt-1}}{p_{jt-1}} * 12 * 100$$

де p_j – ціна акцій компанії

```

Command
SERIES RM= (NYSE-NYSE(-1))/NYSE(-1)*12*100
SERIES RM_pfe= (PFE-PFE(-1))/PFE(-1)*12*100
SERIES RM_MRK= (MRK-MRK(-1))/MRK(-1)*12*100
SERIES RM_ABT= (ABT-ABT(-1))/ABT(-1)*12*100
    
```

Series: RM Workfile: LABA4::page1\				
View	Proc	Object	Properties	Print Name Freeze Default
Last updated: 11/13/20 - 12:54				
Modified: 2010M03 2020M10 =>				
rm= (nyse-nyse(-1))/nyse(-1)*12*100				
Modified: 2010M03 2020M10 =>				
rm= (nyse-nyse(-1))/nyse(-1)*12*100				
2010M03		NA		
2010M04		4.285845		
2010M05		-109.6270		
2010M06		-56.87991		
2010M07		98.18281		
2010M08		-50.55135		
2010M09		103.2650		
2010M10		38.28233		
2010M11		-13.16220		
2010M12		86.08549		
2011M01		26.38971		
2011M02		44.14062		
2011M03		-4.773712		
2011M04		38.03883		

Series: RM_PFE Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Default Sort Edit+/- Smpl+/-

Last updated: 11/13/20 - 12:54
 Modified: 2010M03 2020M10 =>
 $rm_pfe = (pfe - pfe(-1)) / pfe(-1) * 12 * 100$

2010M03	NA			
2010M04	-30.08753			
2010M05	-106.9377			
2010M06	-76.42810			
2010M07	62.27209			
2010M08	72.80000			
2010M09	95.03457			
2010M10	17.47234			
2010M11	-77.15277			
2010M12	89.07983			
2011M01	48.65784			
2011M02	67.17899			
2011M03	66.73590			
2011M04	38.99557			
2011M05	27.46793			

Series: RM_MRK Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Properties Print Name Freeze Default Sort Edit+/- Smpl+/-

Last updated: 11/13/20 - 12:55
 Modified: 2010M03 2020M10 =>
 $rm_mrk = (mrk - mrk(-1)) / mrk(-1) * 12 * 100$

2010M03	NA			
2010M04	-74.21678			
2010M05	-46.23294			
2010M06	45.59224			
2010M07	-17.50078			
2010M08	24.37612			
2010M09	56.31403			
2010M10	-16.29992			
2010M11	-60.80969			
2010M12	54.65622			
2011M01	-95.56059			
2011M02	-21.70629			
2011M03	16.21116			

Series: RM_ABT Workfile: LABA4::page1\					
View	Proc	Object	Properties	Print	Name Freeze Default
		Last updated: 11/13/20 - 12:55			
		Modified: 2010M03 2020M10 =>			
		rm_abt= (abt-abt(-1))/abt(-1)*12*100			
2010M03	NA				
2010M04	-34.62415				
2010M05	-84.44097				
2010M06	-19.68040				
2010M07	58.99957				
2010M08	6.356968				
2010M09	70.53106				
2010M10	-21.13323				
2010M11	-112.4708				
2010M12	36.12132				
2011M01	-68.87920				
2011M02	78.12229				
2011M03	23.70052				
2011M04	73.14990				
2011M05	4.842429				
2011M06	8.497608				
2011M07	-29.64647				
2011M08	27.82536				

2. Оцінити модель виду (без вільного члена)

$$r_j - r_f = \beta_j(r_m - r_f) + \varepsilon_j$$

де r_j – прибутковість акцій компанії, $j=1,2,3$, r_m – прибутковість ринку за NYSE, r_f – безризикова прибутковість.

Equation: EQ_PFE Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: RM_PFE-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 12:59
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.731605	0.092389	7.918727	0.0000
R-squared	0.321592	Mean dependent var	7.938254	
Adjusted R-squared	0.321592	S.D. dependent var	62.94530	
S.E. of regression	51.84524	Akaike info criterion	10.74225	
Sum squared resid	338679.1	Schwarz criterion	10.76464	
Log likelihood	-681.1326	Hannan-Quinn criter.	10.75135	
Durbin-Watson stat	2.026542			

Equation: EQ_MRK Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: RM_MRK-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 13:00
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.455632	0.094279	4.832809	0.0000
R-squared	0.142018	Mean dependent var	7.422574	
Adjusted R-squared	0.142018	S.D. dependent var	57.11670	
S.E. of regression	52.90566	Akaike info criterion	10.78274	
Sum squared resid	352675.2	Schwarz criterion	10.80514	
Log likelihood	-683.7040	Hannan-Quinn criter.	10.79184	
Durbin-Watson stat	2.137939			

Equation: EQ_ABT Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: RM_ABT-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 13:01
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.758000	0.093331	8.121651	0.0000
R-squared	0.307971	Mean dependent var	14.61371	
Adjusted R-squared	0.307971	S.D. dependent var	62.95798	
S.E. of regression	52.37364	Akaike info criterion	10.76253	
Sum squared resid	345617.8	Schwarz criterion	10.78492	
Log likelihood	-682.4204	Hannan-Quinn criter.	10.77163	
Durbin-Watson stat	1.962964			

Компанія	Оцінка бета-коєфіцієнта	Стандартна похибка оцінки бета-коєфіцієнта
Pfizer Inc.	0.73	0.092
Merck & Co	0.46	0.094
Abbott Laboratoies	0.76	0.093

Equation: EQ_MRK Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Wald Test:
Equation: EQ_MRK

Test Statistic	Value	df	Probability
t-statistic	-5.774022	126	0.0000
F-statistic	33.33933	(1, 126)	0.0000
Chi-square	33.33933	1	0.0000

Null Hypothesis: $C(1)=1$
Null Hypothesis Summary:

Normalized Restriction (= 0)	Value	Std. Err.
-1 + C(1)	-0.544368	0.094279

Restrictions are linear in coefficients.

Equation: EQ_ABT Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Wald Test:
Equation: EQ_ABT

Test Statistic	Value	df	Probability
t-statistic	-2.592927	126	0.0106
F-statistic	6.723269	(1, 126)	0.0106
Chi-square	6.723269	1	0.0095

Null Hypothesis: $C(1)=1$
Null Hypothesis Summary:

Normalized Restriction (= 0)	Value	Std. Err.
-1 + C(1)	-0.242000	0.093331

Restrictions are linear in coefficients.

Табличне значення одностороннього критерія Стюдента для 126 степенів свободи та 1% рівня значущості $t_{кр}=2.615$

Результати тестів на значення бета-коефіцієнтів:

Компанія	Тест Уальда $H_0 : \beta_j = 1$ $H_1 : \beta_j \neq 1$	Лівосторонній тест Стюдента $H_0 : \beta_j = 1$ $H_1 : \beta_j < 1$	Правосторонній тест Стюдента $H_0 : \beta_j = 1$ $H_1 : \beta_j > 1$	Характер акцій
Pfizer	H_0 відхиляється на рівні 1%	H_0 відхиляється на рівні 1%	-	захисний
Merck	H_0 відхиляється на рівні 1%	H_0 відхиляється на рівні 1%	-	захисний
Abbott	H_0 відхиляється на рівні 1%	-	-	варіюється

Отримані результати свідчать про захисний (або принаймні не суто агресивний) характер акцій компаній, що відповідає дійсності – великі корпорації (якими і є розглянуті компанії) прагнуть, в першу чергу, до стабільності.

4. Включити в модель вільний член:

$$r_j - r_f = \alpha + \beta_j(r_m - r_f) + \varepsilon_j$$

Оцінити відповідні регресії. Протестувати гіпотезу про рівність нулю вільного члена.

Equation: EQ_PFE_1 Workfile: LABA4::page1\				
View	Proc	Object	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids
Dependent Variable: PFE-TB_3				
Method: Least Squares				
Date: 11/13/20 Time: 13:18				
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10				
Included observations: 127 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.004928	0.012589	0.391442	0.6961
C	30.11252	0.626884	48.03526	0.0000
R-squared	0.001224	Mean dependent var	30.13874	
Adjusted R-squared	-0.006766	S.D. dependent var	7.000521	
S.E. of regression	7.024164	Akaike info criterion	6.752212	
Sum squared resid	6167.360	Schwarz criterion	6.797003	
Log likelihood	-426.7655	Hannan-Quinn criter.	6.770410	
F-statistic	0.153227	Durbin-Watson stat	0.049089	
Prob(F-statistic)	0.696137			

Equation: EQ_MRK_1 Workfile: LABA4::page1\				
View	Proc	Object	Print	Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids
Dependent Variable: MRK-TB_3				
Method: Least Squares				
Date: 11/13/20 Time: 13:21				
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10				
Included observations: 127 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	-0.001290	0.027381	-0.047121	0.9625
C	55.83876	1.363462	40.95366	0.0000
R-squared	0.000018	Mean dependent var	55.83189	
Adjusted R-squared	-0.007982	S.D. dependent var	15.21684	
S.E. of regression	15.27745	Akaike info criterion	8.306255	
Sum squared resid	29175.05	Schwarz criterion	8.351046	
Log likelihood	-525.4472	Hannan-Quinn criter.	8.324453	
F-statistic	0.002220	Durbin-Watson stat	0.035598	
Prob(F-statistic)	0.962492			

Equation: EQ_ABT_1 Workfile: LABA4::page1\

ViewProcObjectPrintNameFreezeEstimateForecastStatsResids

Dependent Variable: ABT-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 13:23
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	-0.005537	0.038521	-0.143741	0.8859
C	47.73534	1.918173	24.88583	0.0000
R-squared	0.000165	Mean dependent var	47.70587	
Adjusted R-squared	-0.007833	S.D. dependent var	21.40924	
S.E. of regression	21.49293	Akaike info criterion	8.988948	
Sum squared resid	57743.26	Schwarz criterion	9.033738	
Log likelihood	-568.7982	Hannan-Quinn criter.	9.007146	
F-statistic	0.020661	Durbin-Watson stat	0.022372	
Prob(F-statistic)	0.885937			

З отриманих результатів видно, що отримана оцінка змінної суттєво відрізняється від оцінки рівняння без вільного члену, і стає майже не значущою, в той час як ймовірність незначущості вільного члена стає мінімальною. З цього робимо висновок що запропонована авторами модель регресії не описує наші дані з належною точністю, й в реальній задачі доцільніше було б використовувати не лінійну по змінній модель. Для подальшого аналізу використовуватимемо модель з завдання 2.

5. Дати економічну інтерпретацію коефіцієнтів детермінації в розглянутих регресіях.

Значення коефіцієнтів детермінації

Компанія	Коефіцієнт детермінації (у рівнянні без вільного члена)
Pfizer	0,32
Merck	0,14
Abbott	0,30

Статистичний зміст коефіцієнта детермінації полягає в тому, що він показує, яка доля загальної дисперсії залежної змінної пояснюється рівнянням регресії. Оскільки дисперсія прибутковості є оцінкою ризику, то повний ризик можна

Тестові статистики для тесту Дарбіна-Уотсона для всіх трьох компаній близькі до значення 2, тому можна припустити, що гіпотеза про відсутність автокореляції не відхиляється. Перевіримо: З рівнем значущості 0.05 та для 127 спостережень табличні значення статистики Дарбіна-Уотсона $d_L \approx 1.65$, $d_U \approx 1.69$. Для кожної з компаній статистика Дарбіна-Уотсона потрапляє в інтервал $(d_U; 4 - d_U) = (1.69, 2.31)$, отже на рівні значущості 5% гіпотеза про відсутність автокореляції приймається (як для рівняння з вільним членом, так і для рівняння без нього).

7. Перевірити гіпотезу про існування так званого “ефекту січня”, тобто припущення про те, що при інших рівних умовах прибутковість в січні відрізняється від прибутковості в інші місяці.

Equation: EQ_PFE_2 Workfile: LABA4::page1\				
View	Proc	Object	Print	Name Freeze
Estimate	Forecast	Stats	Resids	
Dependent Variable: RM_PFE-TB_3				
Method: Least Squares				
Date: 11/13/20 Time: 13:57				
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10				
Included observations: 127 after adjustments				
Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.736293	0.092899	7.925695	0.0000
JAN	-10.50525	16.48545	-0.637244	0.5251
R-squared	0.323788	Mean dependent var		7.938254
Adjusted R-squared	0.318379	S.D. dependent var		62.94530
S.E. of regression	51.96787	Akaike info criterion		10.75475
Sum squared resid	337582.4	Schwarz criterion		10.79954
Log likelihood	-680.9267	Hannan-Quinn criter.		10.77295
Durbin-Watson stat	2.019194			

Equation: EQ_MRK_2 Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: RM_MRK-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 13:57
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.453919	0.094934	4.781432	0.0000
JAN	3.837766	16.84645	0.227809	0.8202

R-squared	0.142374	Mean dependent var	7.422574
Adjusted R-squared	0.135513	S.D. dependent var	57.11670
S.E. of regression	53.10584	Akaike info criterion	10.79807
Sum squared resid	352528.8	Schwarz criterion	10.84286
Log likelihood	-683.6777	Hannan-Quinn criter.	10.81627
Durbin-Watson stat	2.134110		

Equation: EQ_ABT_2 Workfile: LABA4::page1\

View Proc Object Print Name Freeze Estimate Forecast Stats Resids

Dependent Variable: RM_ABT-TB_3
Method: Least Squares
Date: 11/13/20 Time: 13:57
Sample (adjusted): 2010M04 2020M10
Included observations: 127 after adjustments

Variable	Coefficient	Std. Error	t-Statistic	Prob.
RM-TB_3	0.764903	0.093675	8.165526	0.0000
JAN	-15.46849	16.62302	-0.930546	0.3539

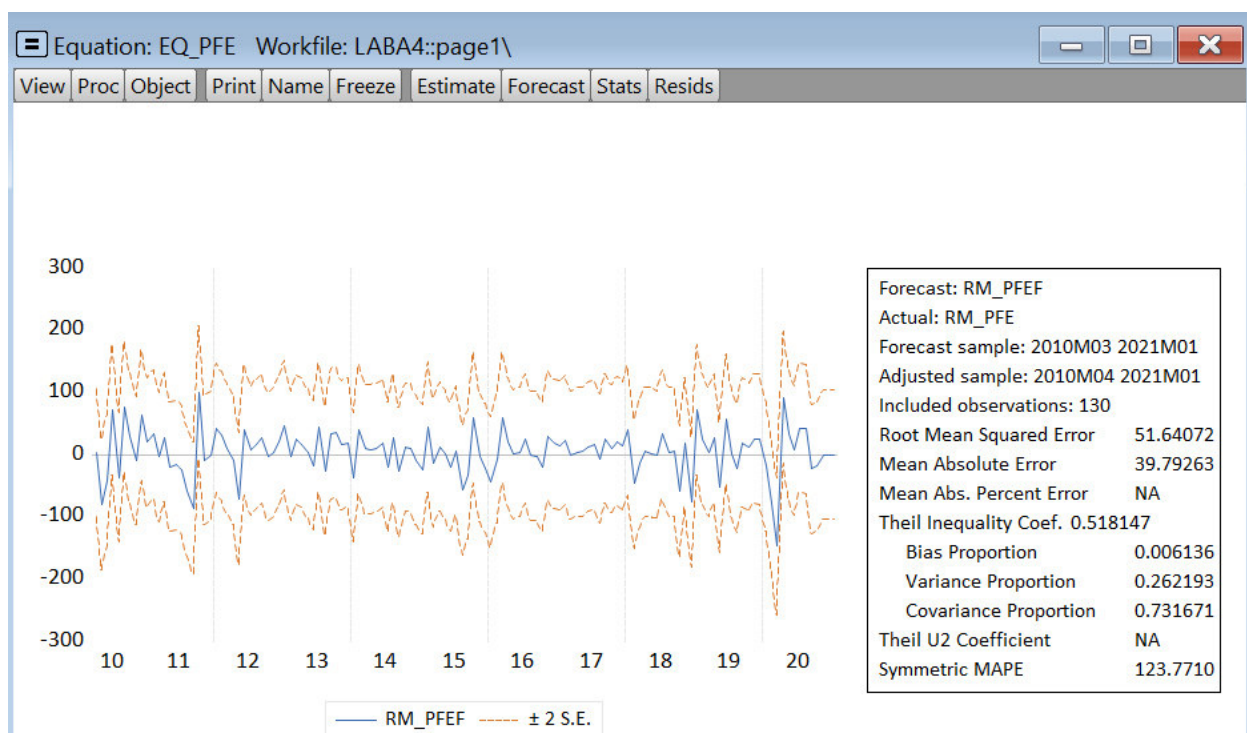
R-squared	0.312732	Mean dependent var	14.61371
Adjusted R-squared	0.307234	S.D. dependent var	62.95798
S.E. of regression	52.40153	Akaike info criterion	10.77137
Sum squared resid	343240.0	Schwarz criterion	10.81616
Log likelihood	-681.9821	Hannan-Quinn criter.	10.78957
Durbin-Watson stat	1.931787		

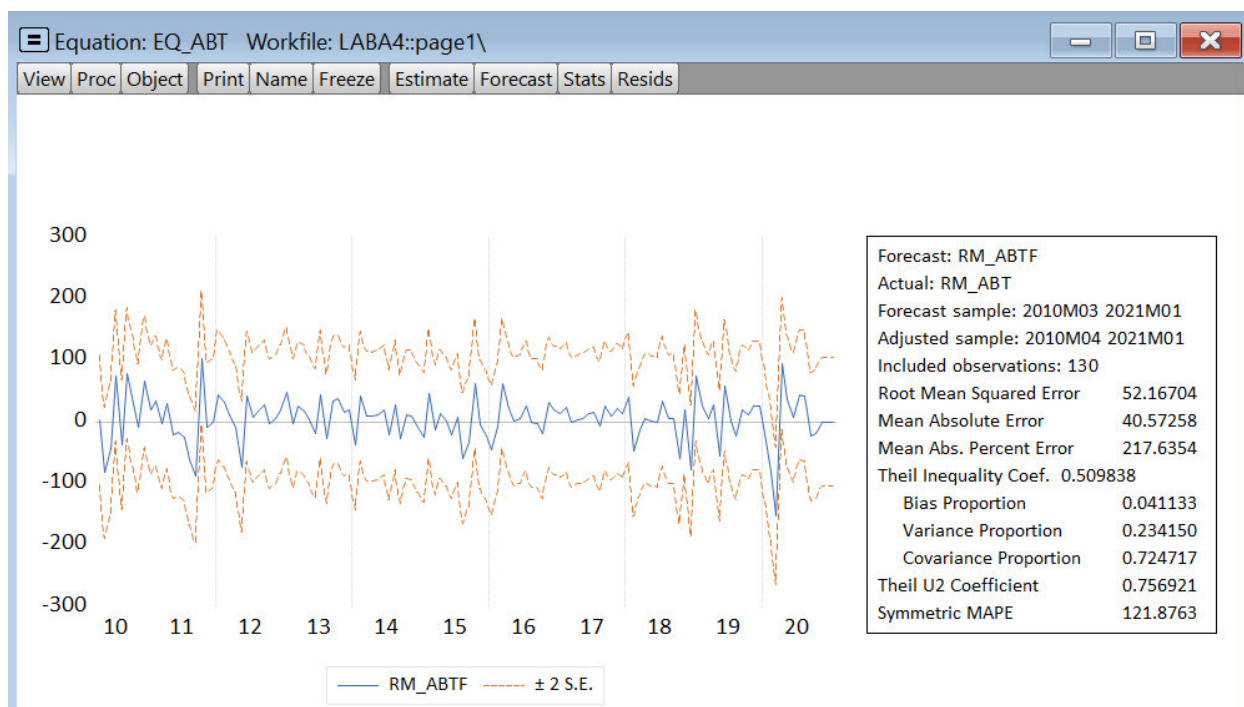
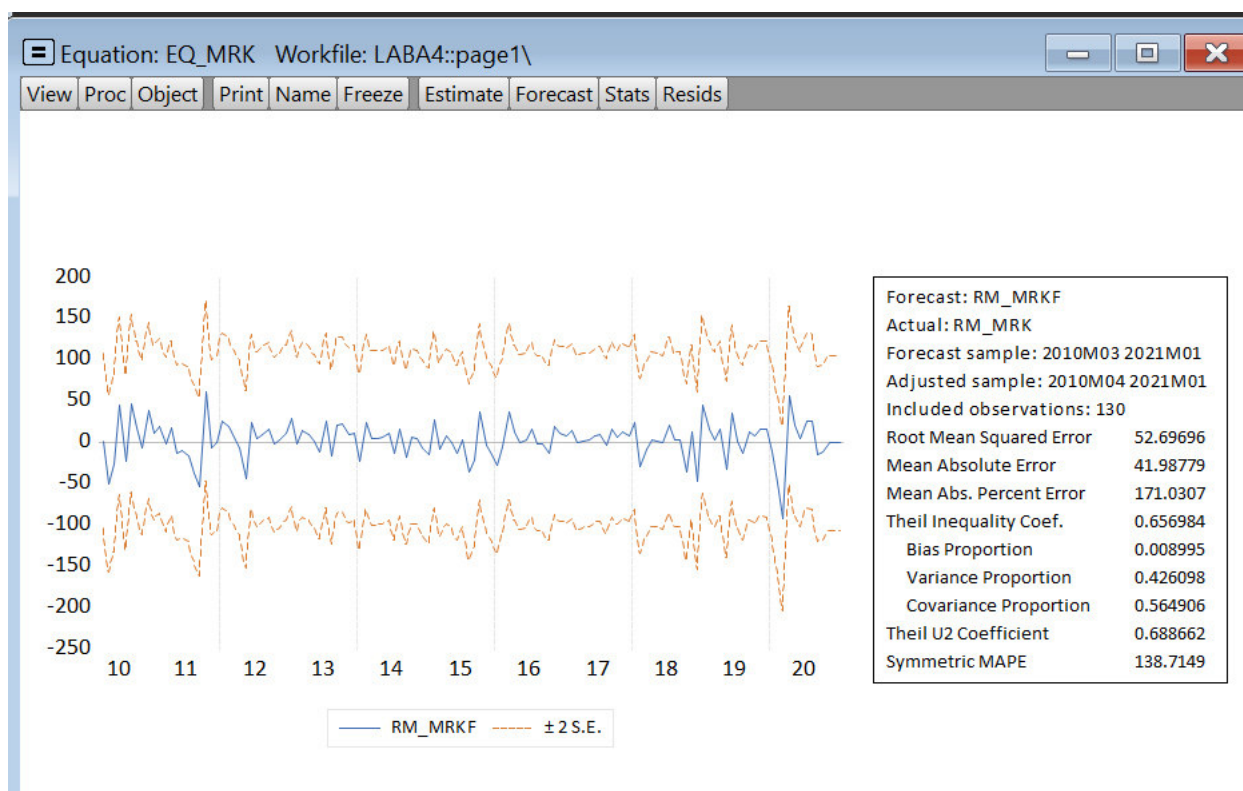
Компанія	Оцінка бета-коєфіцієнта	Оцінка коєфіцієнта при фіктивній змінній	Коефіцієнт детермінації
Pfizer Inc.	0.74 (0.00)	-10.51 (0.52)	0.32
Merck & Co	0.45 (0.00)	3.84 (0.82)	0.14
Abbott Laboratoies	0.76 (0.00)	-15.47 (0.35)	0.31

Результати оцінок показують, що ні для одної з компаній ми не можемо відхилити гіпотезу про відсутність ефекту січня на рівні значущості 5%, судячи по коефіцієнтам він має негативний напрямок – зниження прибутковості в січні для Pfizer Inc. та Abbott Laboratories. У Merck & Co спостерігається зростання прибутковості, проте ця компанія найменш схильна до впливу серед розглянутих.

8. Зробити прогноз відносно очікуваної прибутковості розглянутих акцій на три місяці, якщо очікується пониження індекса NYSE на 5 пунктів в місяць, а безризикова дохідність збережеться на рівні 0,04% річних.

G Group: GR1 Workfile: LABA4::page1\						
View	Proc	Object	Print	Name	Freeze	Default
			Sort Edit+/- Smpl+/- Compare+/- Tra			
			NYSE TB_3			
2019M04		13060.65		2.38		
2019M05		12264.49		2.35		
2019M06		13049.71		2.17		
2019M07		13066.60		2.10		
2019M08		12736.88		1.95		
2019M09		13004.74		1.89		
2019M10		13171.81		1.65		
2019M11		13545.21		1.54		
2019M12		13913.03		1.54		
2020M01		13614.10		1.52		
2020M02		12380.97		1.52		
2020M03		10301.87		0.29		
2020M04		11372.34		0.14		
2020M05		11802.95		0.13		
2020M06		11893.78		0.16		
2020M07		12465.05		0.13		
2020M08		13045.60		0.10		
2020M09		12701.89		0.11		
2020M10		12429.33		0.10		
2020M11		12424.33		0.04		
2020M12		12419.33		0.04		
2021M01		12414.33		0.04		





Результати прогнозних значень прибутковостей акцій за моделлю CAPM:

	Pfizer	Merck	Abbott
2020M11	-0,342431	-0,198172	-0,356229
2020M12	-0,342573	-0,198261	-0,356376
2021M01	-0,342715	-0,198349	-0,356523

ВИСНОВКИ

В ході виконання практичного завдання «Модель ціноутворення фінансових активів (CAPM) як модель регресії» навчального посібника [1] з використанням програмного забезпечення EViews було побудовано регресійні моделі ціноутворення фінансових активів для трьох великих фармацевтичних компаній - Pfizer Inc., Merck & Co., Inc та Abbott Laboratories базуючись на даних за період з березня 2010 р по жовтень 2020 р. котирування акцій компаній на Нью-Йоркській фондовій біржі.

Зауважимо, що запропонована в даному завданні модель для цього класу задач не є найновішою чи найкращою, але може слугувати початком дослідження в бакалаврській, чи магістерській роботі. Після завантаження даних та побудови рядів простих річних прибутковостей, регресійні моделі були створені та протестовані на значущість бета-коефіцієнтів тестам Уальда та Стюдента та визначено характер акцій для кожної з компаній. Наступним кроком була перевірка доцільності введення вільного члена, під час якої нові моделі було спростовано. Повернувшись до моделей без вільного члена, була надана економічна інтерпретація отриманих коефіцієнтів детермінації, здійснена перевірка на автокореляцію першого порядку за допомогою критерія Дарбіна-Уотсона, а також перевірена гіпотеза про наявність «ефекту січня» (різниці між звичайною прибутковістю та прибутковістю в січні), яка була підтверджена з різним характером для кожної з трьох компаній. Останнім кроком була побудова прогнозу відносно очікуваної прибутковості розглянутих акцій на три наступних місяці, що також було успішно реалізовано.

Індивідуальні дані для виконання роботи обираються згідно до посилань на сайти з прикладної статистики, вказані в посібнику до курсу [1] узгоджено з викладачем, що веде практичні заняття.

Використана література

1. Бідюк, П. І., Данилов В.Я., Жиров О.Л. Прикладна статистика [Електронний ресурс] : навч. посіб. для здобувачів ступеня бакалавра за спеціальностями 122 Комп'ютерні науки, 124 Системний аналіз ; КПІ ім. Ігоря Сікорського. – Електронні текстові дані (1 файл: 3,44 Мбайт). – Київ : КПІ ім. Ігоря Сікорського, 2023. – 186 с. –
<https://ela.kpi.ua/handle/123456789/54799>
2. Бідюк П.І., Терент'єв О.М., Просянкін-Жарова Т.І. Прикладна статистика. – Київ: НТУУ «КПІ», 2012. – 510 с.
3. Бідюк П.І., Меньяйленко О.С., Половцев О.В. Методи прогнозування. – Луганськ: Альма-матер, 2008. – 305 с.
4. Бідюк П.І., Романенко В.Д., Тимошук О.Л. Аналіз часових рядів. – Київ: Видавництво «Політехніка», 2013. – 607 с
5. Бідюк П.І., Харрінгтон Т., Ткач Б.П. Математична статистика. – Київ: Видавничий Дім «Персонал», 2017. – 348 с
6. Коваленко І.П. Математична статистика. – Київ: Видавничий Дім «Слово», 2012. – 496 с.
7. Бобик О.І., Берегова Г.І., Копитко Б.І. Теорія ймовірностей і математична статистика. – Київ: Професіонал, 2007. – 560 с.
8. Лук'яненко І. Г., Краснікова Л . І. Л 84 Економетрика: П ідручник. — К.: Товариство "Знання", КОО, 1998. — 494 с. (з табл., граф.).
9. Бідюк П.І., Половцев О.В. Аналіз та математичне моделювання економічних процесів перехідного періоду, Київ, НТУУ «КПІ», 1999, 230с.
10. Gelman A., Carlin J.B., Stern H.S., Rubin D.B. Bayesian Data Analysis. – New York: CRC Press, 2004. – 670p. (надається в електронному вигляді).