# PHƯƠNG PHÁP DỰ BÁO CHUΘI THỜI GIAN

Hồ Thanh Trí

# GIỚI THIỆU

• Dự báo là bằng chứng thuyết phục để chúng ta quyết định, lựa chọn chính sách trong quản lý, điều hành kinh tế vĩ mô hay vi mô. Hiện nay dự báo đang trở thành một trong những khâu quan trọng ở các bộ phận hoạch định chiến lược ở tầm vĩ mô cũng như ở các đơn vị kinh doanh

# GIÓITHIỆU

- \*. Có 2 phương pháp dự báo thường được sử dụng:
  - Phương pháp định tính (còn được gọi là phương pháp chuyên gia) thường được sử dụng khi dữ liệu (quá khứ) không đầy đủ hay đối tượng dự báo bị ảnh hưởng bỡi những nhân tố không thể lượng hóa.
  - Phương pháp định lượng, ngược với phương pháp định tính, sẽ sử dụng dữ liệu quá khứ theo thời gian; vẽ ra và mô hình hóa chiều hướng vận động của đối tượng phù hợp với một mô hình toán học nào đó, đồng thời sử dụng mô hình này cho việc dự báo xu hướng tương lai. Có hai loại phương pháp định lượng là phương pháp dự báo theo chuỗi thời gian và các phương pháp kinh tế lượng (mô hình nhân quả).
- \* Trong phần này, chúng ta tiếp cận phương pháp dự báo định lượng, sử dụng chuỗi thời gian với mô hình xu thế (tuyến tính và phi tuyến tính) và mô hình san bằng mũ Winter.

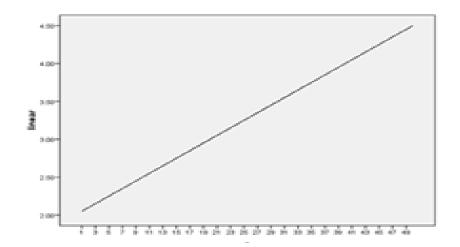
# MÔ HÌNH HÓA XU THẾ BẰNG PHÂN TÍCH HỒI QUY

- Xu thế vận động tăng, giảm của dữ liệu chuỗi thời gian có thể mô tả bằng đường thẳng (tuyến tính) hay đường cong (phi tuyến).
- Phân tích hồi quy là cách thức mô hình hóa mối quan hệ giữa Y<sub>t</sub> và t (biến thời gian t sử dụng như một biến giải thích)
- Phần này giới thiệu hai mô hình xu thế thường được sử dụng trong phân tích, dự báo kinh tế, xã hội. Đó là *Mô hình xu thế tuyến tính* và *Mô hình tăng trưởng mũ*.

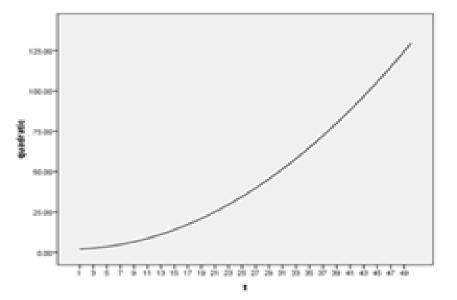
# Bảng các hàm xu thế

STT	Mô hình	Phương trình	Hình thức tuyên tính
1	Linear (tuyến tính)	$Y = b_o + b_1 t$	
2	Logarit	$Y = b_0 + b_1 \ln(t)$	
3	Quadratic (bậc 2)	$Y = b_o + b_1 t + b_2 t^2$	
5	Exponential growth (tăng trưởng mũ)	$Y_t = b_0 e^{b_1 t}$	$\ln(Y) = \ln(b_o) + b_1 t$

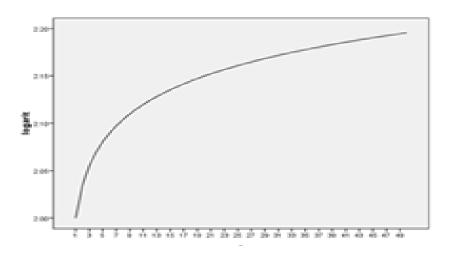
Hàm Linear



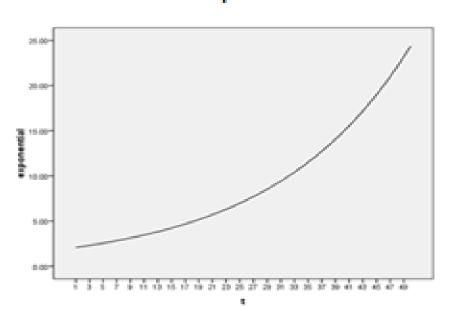
Hàm Quadratic



Hàm Logarit

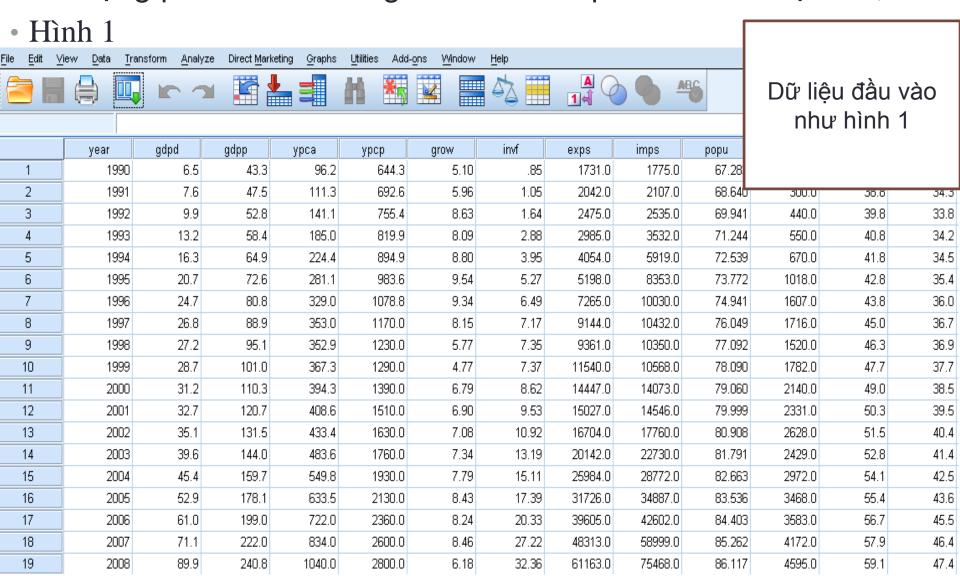


Hàm Exponential

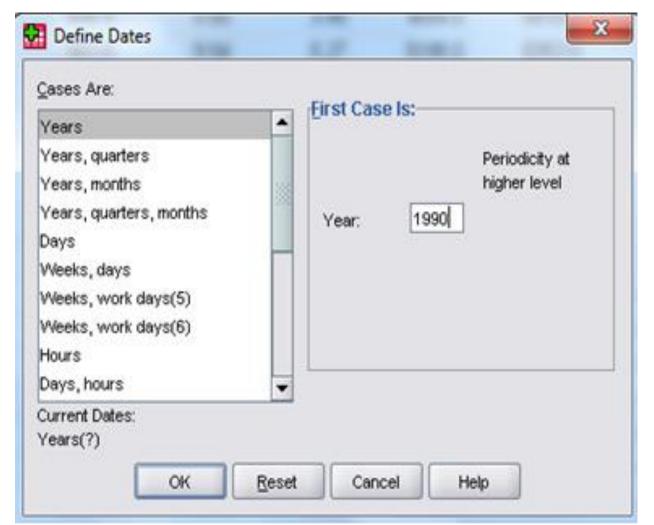


• Tình huống: Có file dữ liệu VietNam data.sav, thống kê về Kinh tế Việt Nam từ năm 1990 đến 2008 (nguồn IMF - Quỹ tiền tệ quốc tế). Chúng ta cần dự báo giá trị xuất khẩu của Việt Nam vào năm 2009 và 2010?

· Sử dụng phần mềm thống kê SPSS để phân tích và dự báo;



- 1) Khai báo thuộc tính chuỗi thời gian
- Hình 2.



chọn **Data\Define Dates** và khai báo như Hình 2

· Hình 3. Chọn Data View, Chúng ta thấy dữ liệu có thêm 2 cột

(bi	(biến) mới													
	gdpd	gdpp	урса	урср	grow	invf	exps	imps	popu	tour	work	labf	YEAR_	DATI
1	6.5	43.3	96.2	644.3	5.10	.85	1731.0	1775.0	67.283	250.0	37.8	33.6	1990	1990
2	7.6	47.5	111.3	692.6	5.96	1.05	2042.0	2107.0	68.640	300.0	38.8	34.3	1991	1991

2985.0

4054.0

5198.0

7265.0

9144.0

9361.0

11540.0

14447.0

15027.0

16704.0

20142.0

25984.0

31726.0

39605.0

48313.0

61163.0

3532.0

5919.0

8353.0

10030.0

10432.0

10350.0

10568.0

14073.0

14546.0

17760.0

22730.0

28772.0

34887.0

42602.0

58999.0

75468.0

71.244

72,539

73,772

74,941

76,049

77.092

78.090

79.060

79,999

80.908

81,791

82.663

83,536

84,403

85.262

86,117

440.0

550.0

670.0

1018.0

1607.0

1716.0

1520.0

1782.0

2140.0

2331.0

2628.0

2429.0

2972.0

3468.0

3583.0

4172.0

4595.0

33.8

34.2

34.5

35.4

36.0

36.7

36.9

37.7

38.5

39.5

40.4

41.4

42.5

43.6

45.5

46.4

47.4

39.8

40.8

41.8

42.8

43.8

45.0

46.3

47.7

49.0

50.3

51.5

52.8

54.1

55.4

56.7

57.9

59.1

1992 1992

1993 1993

1994 1994

1995 1995

1996 1996

1997 1997

1998 1998

1999 1999

2000 2000

2001 2001

2002 2002

2003 2003

2004 2004

2005 2005

2006 2006

2007 2007

2008 2008

	gdpd	gapp	урса	урср	grow	invf	exps	ımps	popu	tour	work	
	6.5	43.3	96.2	644.3	5.10	.85	1731.0	1775.0	67.283	250.0	37.8	
)	7.6	47.5	111.3	692.6	5.96	1.05	2042.0	2107.0	68.640	300.0	38.8	Γ

3.95

5.27

6.49

7.17

7.35

7.37

8.62

9.53

10.92

13.19

15.11

17.39

20.33

27.22

32.36

2	7.6	47.5	111.3	692.6	5.96	1.05	2042.0	2107.0	68.640
3	9.9	52.8	141.1	755.4	8.63	1.64	2475.0	2535.0	69.94

894.9

983.6

1078.8

1170.0

1230.0

1290.0

1390.0

1510.0

1630.0

1760.0

1930.0

2130.0

2360.0

2600.0

2800.0

13.2

16.3

20.7

24.7

26.8

27.2

28.7

31.2

32.7

35.1

39.6

45.4

52.9

61.0

71.1

89.9

4 5

6

8

9

10

11

12

13

14

15

16

17

18

19

58.4

64.9

72.6

80.8

88.9

95.1

101.0

110.3

120.7

131.5

144.0

159.7

178.1

199.0

222.0

240.8

185.0

224.4

281.1

329.0

353.0

352.9

367.3

394.3

408.6

433.4

483.6

549.8

633.5

722.0

834.0

1040.0

8.80

9.54

9.34

8.15

5.77

4.77

6.79

6.90

7.08

7.34

7.79

8.43

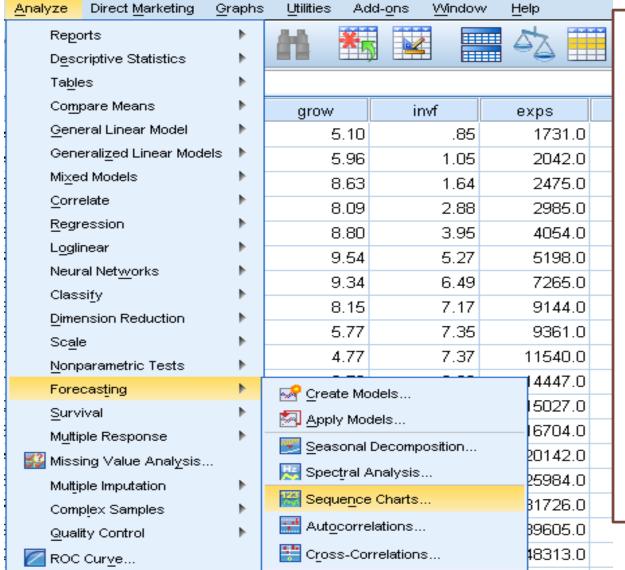
8.24

8.46

6.18

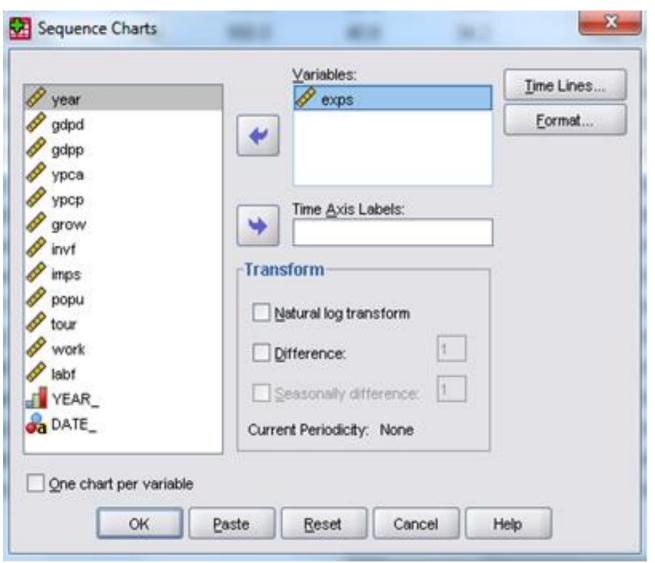
### 2) Nhận diện mô hình bằng đồ thị

• Hình 4.



Từ thanh menu, chọn Analyze Forecasting Sequence Charts

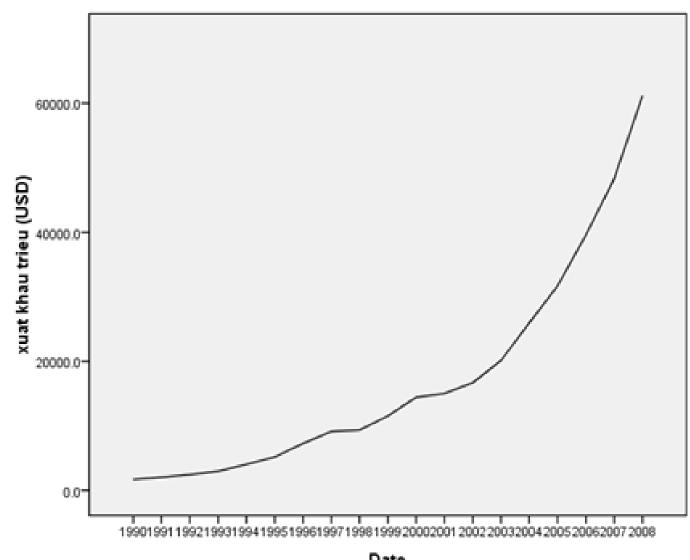
• Hình 5.



Trong Hình 5, đưa biến **exps** vào khung **Variables** 

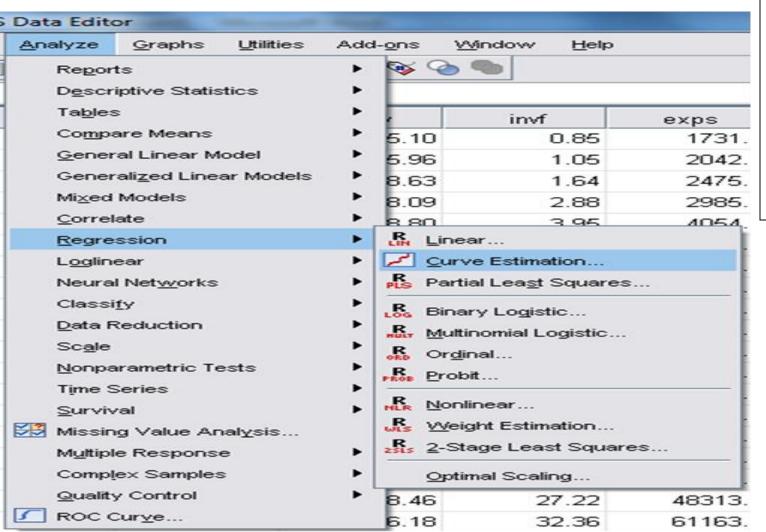
Nhấp **OK**, sẽ xuất hiện đồ thị như Hình 6

Hình 6.



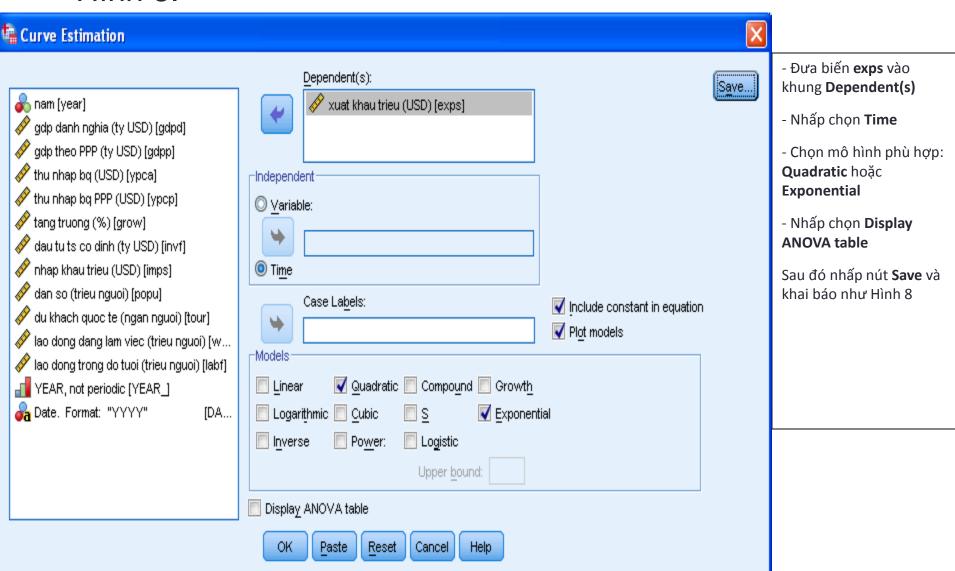
Hình 6 cho thấy, đường cong có thể là một nhánh của Parabol - dang hàm bậc 2; cũng có thể là hàm tăng trưởng mũ.

- 3. Chọn hàm xu thế phù hợp
- Hình 7.

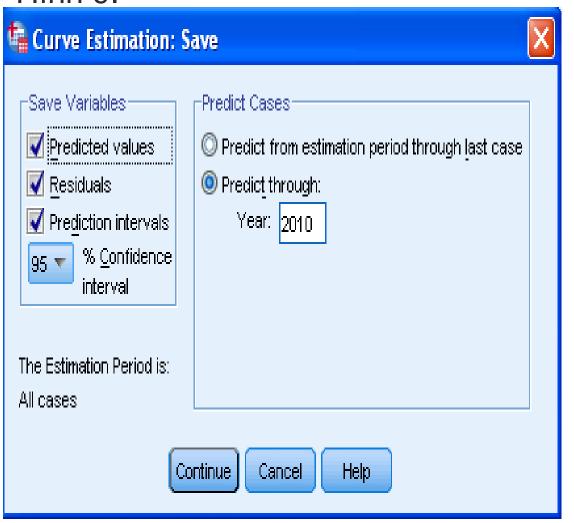


Chọn
Analyze
Regression
Curve
Estimation

Hình 8.



• Hình 9.

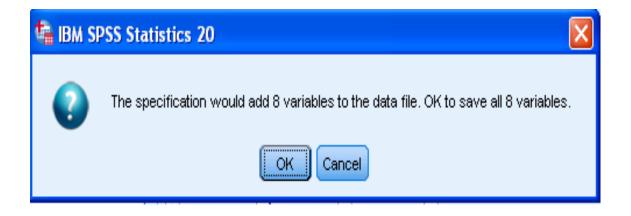


### Đánh dấu chọn

- -**Predicted values**: giá trị dự báo;
- -Residuals: sai số dự báo
- -**Prediction intervals**: khoảng tin cậy của giá trị dự báo

Nhập năm cần dự báo đến vào ô Year.

Hình 10.



Bạn tiếp tục nhấn OK ở hộp thoại SPSS 16.0 (hình 10); và nhận kết quả ở SPSS Viewer.

- 4. Phân tích kết quả
- Kết quả ước lượng và kiểm định mô hình (chúng ta có hai mô hình cạnh tranh nhau, mô hình 1 và mô hình 2)
- Mô hình 1 (Quadratic)

Model	Summary
-------	---------

			Std. Error of the
R	R Square	Adjusted R Square	Estimate
.984	.968	. <mark>.964</mark>	3234.512

#### **ANOVA**

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Regression	5006388280.768	2	2503194140.3	239.264	.000
Residual	167393075.759	16	10462067.2		
Total	5173781356.526	18			

#### Coefficients

	Unstandardize	d Coefficients	Standardized Coefficients		
	В	Std. Error	Beta	t	Sig.
Case Sequence	-2074.576	571.694	689	-3.629	.002
Case Sequence ** 2	239.870	27.770	1.639	8.638	.000
(Constant)	6873.531	2482.933		2.768	.014

### Mô hình 2 (Exponential)

#### **Model Summary**

			Std. Error of the
R	R Square	Adjusted R Square	Estimate
.995	.990	<mark>.990</mark>	.111

#### **ANOVA**

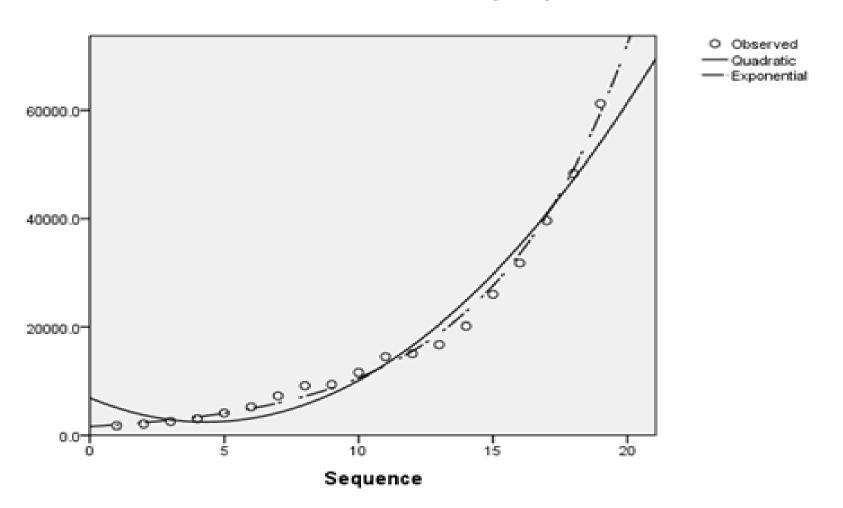
	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Regression	21.080	1	21.080	1715.751	.000
Residual	.209	17	.012		
Total	21.289	18			

#### Coefficients

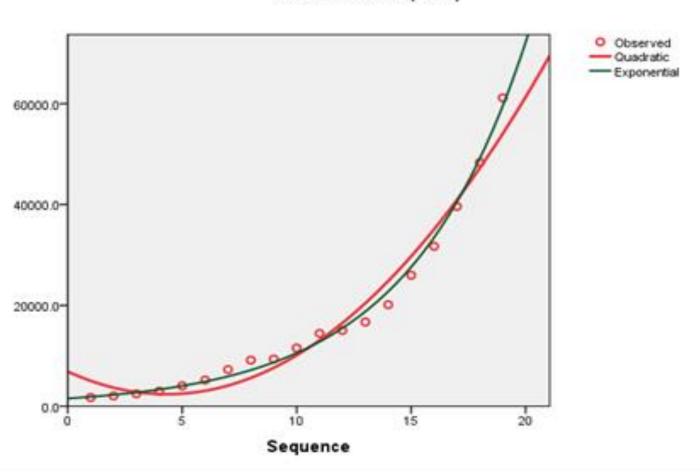
	Unstandardize	d Coefficients	Standardized Coefficients		
	В	Std. Error	Beta	t	Sig.
Case Sequence	.192	.005	.995	41.422	.000
(Constant)	1542.434	81.649		18.891	.000

The dependent variable is ln(xuat khau trieu (USD)).

#### xuat khau trieu (USD)



#### xuat khau trieu (USD)



Hình 11. Các biến mới được tạo ra;

23

UCL 2

"WietiNam	data.sav [Data	Set1] - IBM SP	55 Statistic	s Data Edito	91			
<u>F</u> ile <u>E</u> dit <u>V</u>	jew <u>D</u> ata <u>T</u> ra	nsform <u>A</u> nalyz	e Direct <u>M</u> ai	rketing <u>G</u> rap	ohs <u>U</u> tilities Add-g			
				<b>*</b>				
	Name Type Width Decimals Label							
8	exps	Numeric	8	1	xuat khau trieu			
a	imano	Mumorie	9	1	nhan khau triau			

U	evho	INGILIE		I	Auat Kliau tileu
9	imps	Numeric	8	1	nhap khau trieu
10	popu	Numeric	8	3	dan so (trieu ng
11	tour	Numeric	8	1	du khach quoc

11	tour	Numeric	8	1	du khach quoc
12	work	Numeric	8	1	lao dong dang l
13	labf	Numeric	8	1	lao dong trong

13	labf	Numeric	8	1	lao dong trong
14	YEAR_	Numeric	8	0	YEAR, not peri
15	DATE_	String	4	0	Date. Format:
				_	

15	DATE_	String	4	0	Date. Format:
16	FIT_1	Numeric	11	5	Fit for exps fro
17	ERR_1	Numeric	11	5	Error for exps fr
19	1 () 1	Numorio	1.1	E	95% ICL for ax

17	ERR_1	Numeric	11	5	Error for exps fr
18	LCL_1	Numeric	11	5	95% LCL for ex
19	UCL_1	Numeric	11	5	95% UCL for ex
20	FIT 2	Numeric	11	5	Fit for exps fro

19	OCL_1	Numeric	11	5	95% OCL for ex
20	FIT_2	Numeric	11	5	Fit for exps fro
21	ERR_2	Numeric	11	5	Error for exps fr
22	LCL 2	Numeric	11	5	95% LCL for ex

11

5

Numeric

95% UCL for ex...

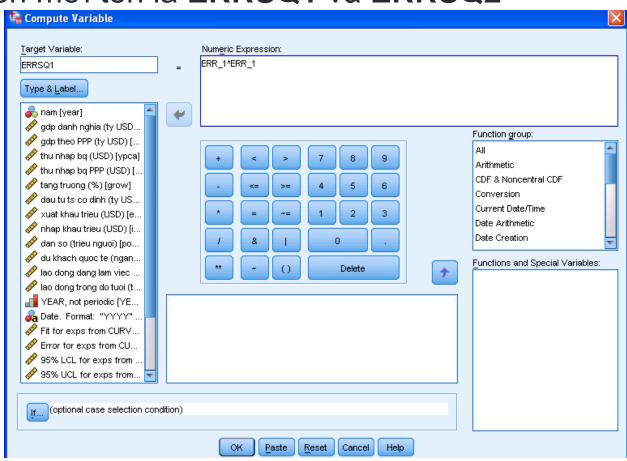
### Hình 12. Kết quả dự báo

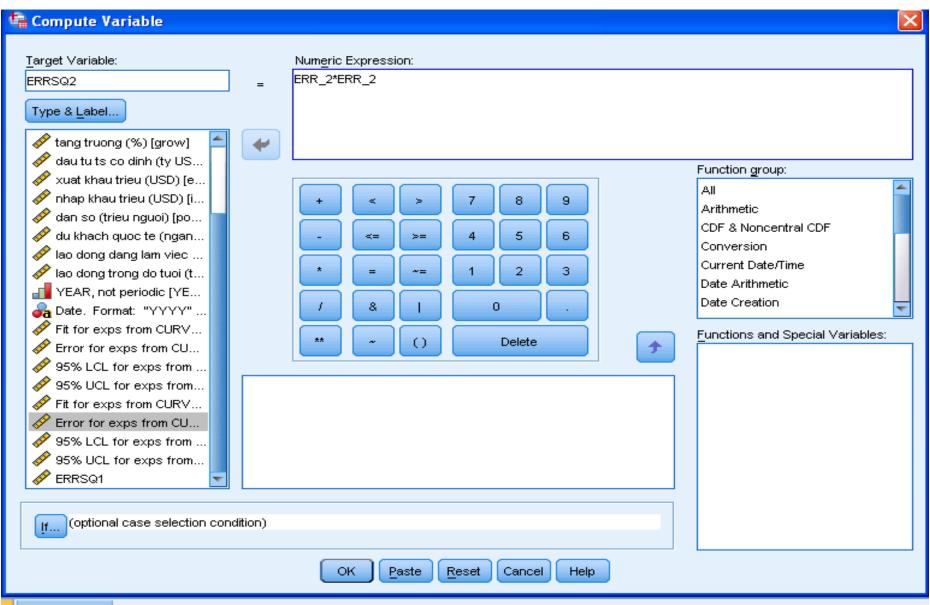
LCL_1	UCL_1	FIT_2	ERR_2	LCL_2	UCL_2
-3035.00910	13112.66023	1869.49899	-138.49899	1447.81122	2414.00704
-3982.72644	11350.44474	2265.91704	-223.91704	1760.45567	2916.50629
-4592.98772	10210.25218	2746.39360	-271.39360	2139.87844	3524.81600
-4838.42738	9664.71698	3328.75284	-343.75284	2600.15221	4261.51799
-4688.68964	9683.48339	4034.59849	19.40151	3158.27070	5154.08162
-4114.27310	10237.04998	4890.11523	307.88477	3834.74620	6235.93471
-3089.45027	11299.68928	5927.04009	1337.95991	4654.32829	7547.77103
-1593.86537	12851.04550	7183.83976	1960.16024	5646.86790	9139.14661
386.92208	14876.67815	8707.13761	653.86239	6848.35657	11070.42901
2861.45714	17368.04220	10553.44327	986.55673	8302.17599	13415.17753
5832.56068	20322.31675	12791.24895	1655.75105	10060.60060	16263.04992
9297.41182	23742.32269	15503.57031	-476.57031	12186.60445	19723.35227
13247.46552	27636.60507	18791.02607	-2087.02607	14756.03385	23929.37454
17668.28129	32019.60437	22775.57063	-2633.57063	17860.21983	29043.68604
22539.50334	36911.67638	27605.01824	-1621.01824	21609.11935	35264.60379
27835.40420	42338.54856	33458.52645	-1732.52645	26135.09201	42834.09416
33526.48245	48329.72235	40553.24225	-948.24225	31597.44074	52047.42594
39582.38233	54915.55351	49152.35760	-839.35760	38187.87054	63264.96408
45975.73827	62123.40760	59574.87303	1588.12697	46137.05057	76926.57967
52685.73975	69974.09513	72207.43154		55722.50213	93569.25784
59700.02097	78479.98192	87518.66188		67278.07977	113848.61464

### 5. Tính chỉ tiêu MSE

 Chọn Transform\ Compute. Hộp thoại như hình 13a & 13b xuất hiện. Tạo biến mới tên là ERRSQ1 và ERRSQ2

• Hình 13a.



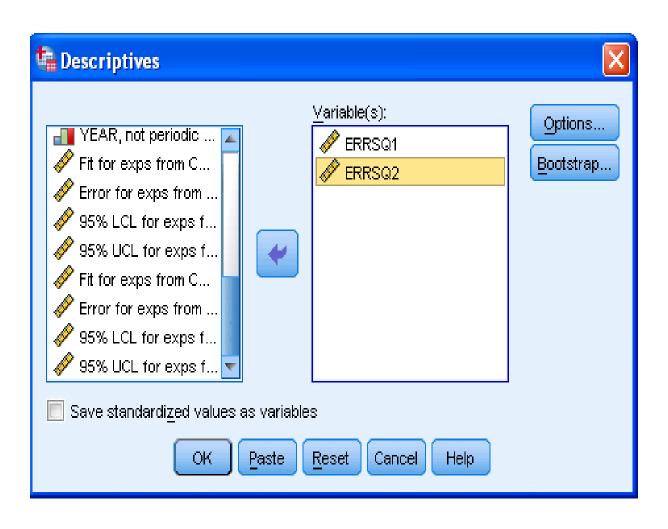


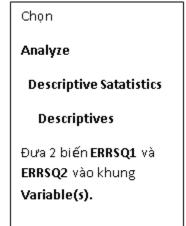
Variable View

### • Hình 14

LCL_2	UCL_2	ERRSQ1	ERRSQ2
1447.81122	2414.00704	10941709.96	19181.97
1760.45567	2916.50629	2695701.46	50138.84
2139.87844	3524.81600	111310.46	73654.48
2600.15221	4261.51799	327018.37	118166.01
3158.27070	5154.08162	2423013.29	376.42
3834.74620	6235.93471	4565108.95	94793.03
4654.32829	7547.77103	9984844.74	1790136.73
5646.86790	9139.14661	12358107.02	3842228.18
6848.35657	11070.42901	2990132.23	427536.03
8302.17599	13415.17753	2031338.51	973294.19
10060.60060	16263.04992	1875698.11	2741511.53
12186.60445	19723.35227	2228652.65	227119.26
14756.03385	23929.37454	13972907.86	4355677.80
17860.21983	29043.68604	22108266.35	6935694.24
21609.11935	35264.60379	13999494.66	2627700.14
26135.09201	42834.09416	11296162.24	3001647.89
31597.44074	52047.42594	1750599.97	899163.36
38187.87054	63264.96408	1132164.27	704521.18
46137.05057	76926.57967	50600844.65	2522147.28

#### Hình 15



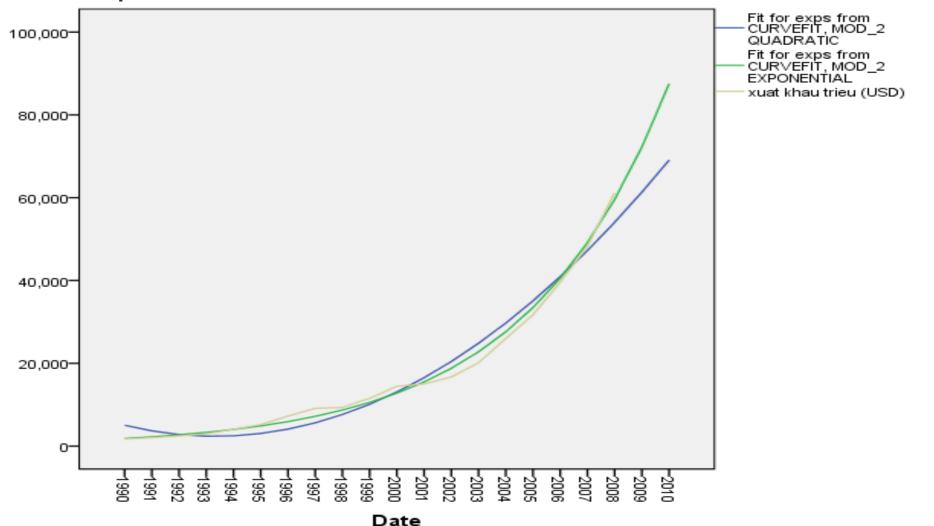


Cột Mean cho giá trị MSE (sai số bình phương trung bình)

#### **Descriptive Statistics**

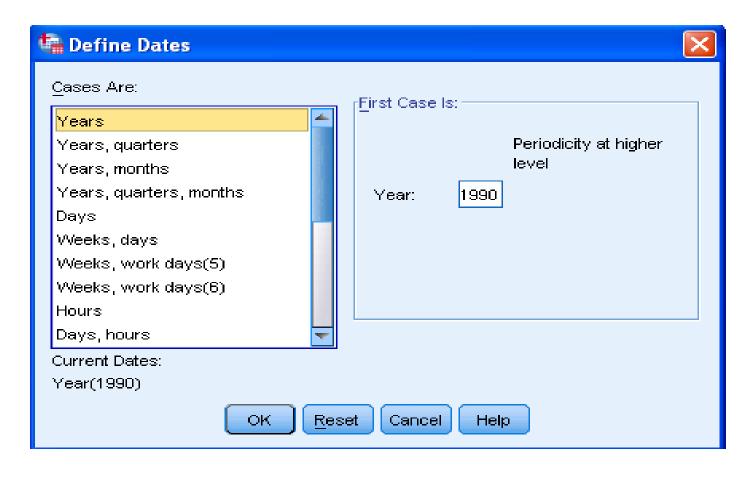
	N	Minimum	Maximum	<b>M</b> ean	Std. Deviation
ERRSQ1	19	111310.5	50600844.6	8810161.882	11844898.5063
ERRSQ2	19	376.4	6935694.2	1652878.346	1906779.4834
Valid N (listwise)	19				

 Hình 16 thể hiện giá trị dự báo đến năm 2010 cho cả hai mô hình cạnh tranh.



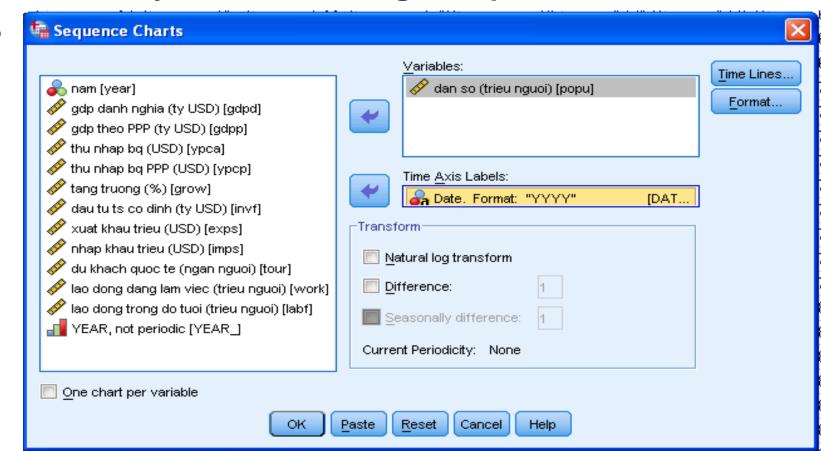
- Mô hình xu hướng tuyến tính phù hợp với dữ liệu chuỗi thời gian có giá trị quan sát tăng, giảm một khoảng không đổi theo thời gian,  $Y_{t+1} Y_t = không đổi$ .
- *Tình huống*: Chúng ta thể hiện xu thế về quy mô dân số Việt Nam trong giai đoạn 1990-2008; đồng thời dự báo dân số Viết Nam vào năm 2009 và 2010.
- Trong file dữ liệu VietNam data.sav, dân số thể hiện qua biến popu.

- Bước 1. Khai báo thuộc tính dữ liệu chuỗi thời gian. Trong SPSS, Data / Define Dates
- Nhập số 1990 vào khung Year (hình 17)

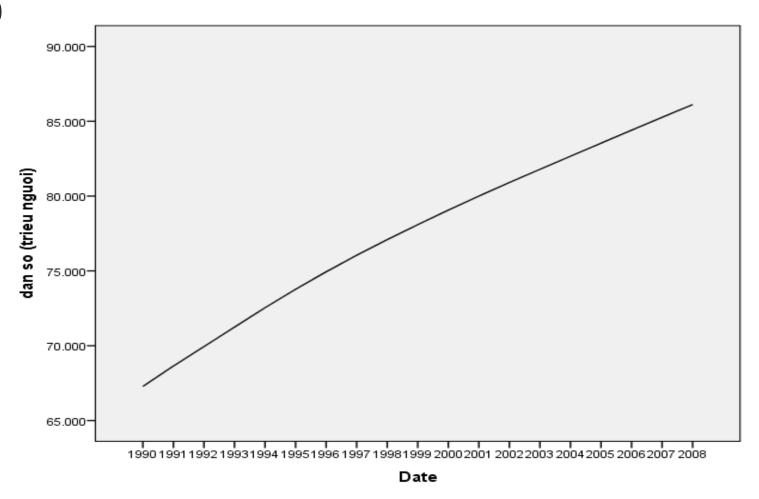


- Bước 2. Nhận dạng chuỗi thời gian (quá khứ) có xu hướng đường thẳng hay đường cong? 

  Dùng phương pháp đồ thị để nhận dạng.
- Trong SPSS: Analyze / Forecasting / Sequence Charts
- Hình 18

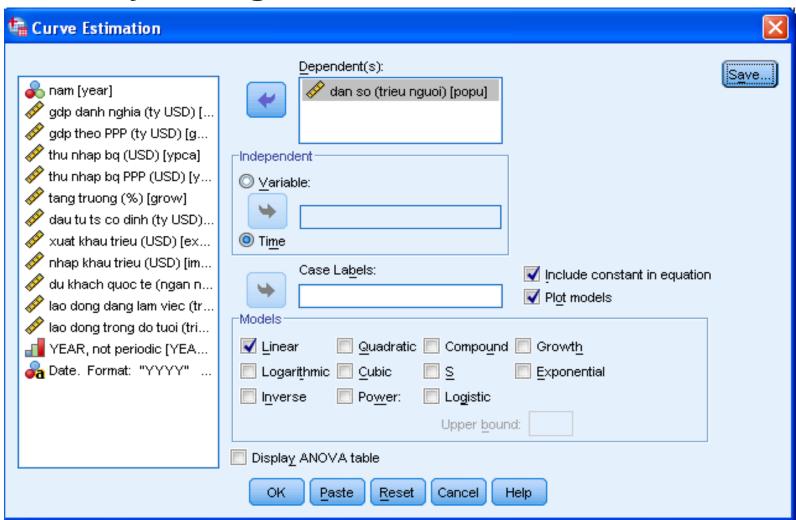


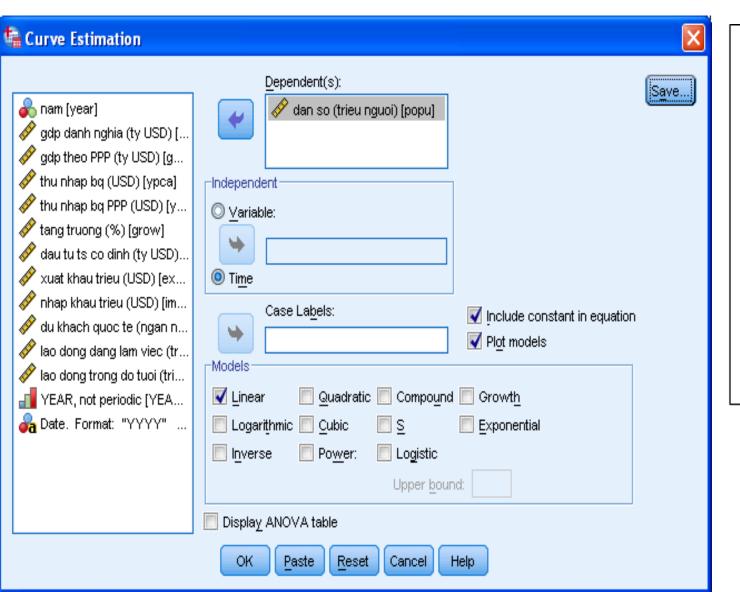
• Hình 19



Hình 19 cho thấy có thể sử dụng đường thẳng để biểu diễn xu hướng phát triển của dân số.

- Bước 3. Lựa chọn mô hình xu thế và dự báo.
- Trong SPSS: Analyze / Regression / Curve Estimation
- Hình 20





Chọn

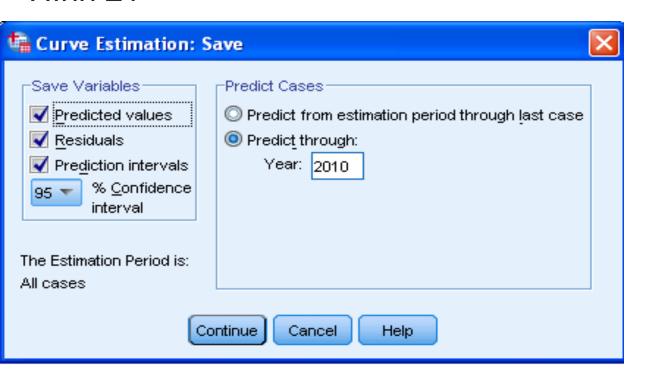
Analyze

**Curve Estimation** 

Đưa biến **popu** vào khung **Variable(s)** 

Nhấp chọn Linear.

• Hình 21



Nhấp Save
Chọn Predicted
values, Residuals,
Prediction intervals
Chọn Prediction
through, đánh 2010
để dự báo dân số
đến năm 2010.

### MÔ HÌNH XU THỂ TUYẾN TÍNH

- · Bảng kết quả:
- SPSS sẽ tạo mới thêm 4 biến:
- FIT\_1 → giá trị ước lượng của dân số từ năm 1990 đến năm 2008 và giá trị dự báo cho năm 2009 và 2010 (giá trị nằm trên đường thẳng).
- LCL\_1 và UCL\_1 → cận dưới và cận trên của giá trị ước lượng (dự báo khoảng).
- ERR\_1 → phần dư (chênh lệch giữa giá trị dự đoán và giá trị thực tế).
- Theo mô hình xu hướng tuyến tính, dân số năm 2009 là 87,86 triệu, năm 2010 là 88,89 triệu người.

## MÔ HÌNH XU THỂ TUYẾN TÍNH

#### Model Summary

R	R Square	Adjusted R Square	Std. Error of the Estimate
.996	.993	.993	.504

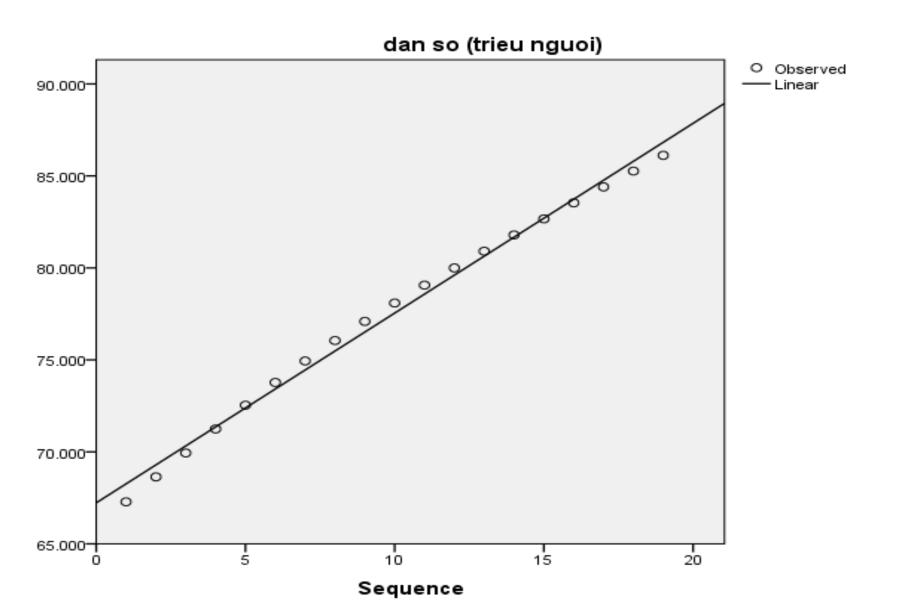
#### ANOVA

	Sum of Squares	df	Mean Square	F	Sig.
Regression	606.430	1	606.430	2385.005	.000
Residual	4.323	17	.254		
Total	610.753	18			

#### Coefficients

	Unstandardize	d Coefficients	Standardized Coefficients		
	В	Std. Error	Beta	t	Siq.
Case Sequence	1.031	.021	.996	48.837	.000
(Constant)	67.229	.241		279.175	.000

## MÔ HÌNH XU THỂ TUYẾN TÍNH



• Khi dự báo trong ngắn hạn, dữ liệu thường theo quý hoặc theo tháng. Nếu chúng ta thấy dữ liệu có yếu tố mùa vụ và có yếu tố xu thế tuyến tính thì ta có thể sử dụng mô hình Winter để dư báo.

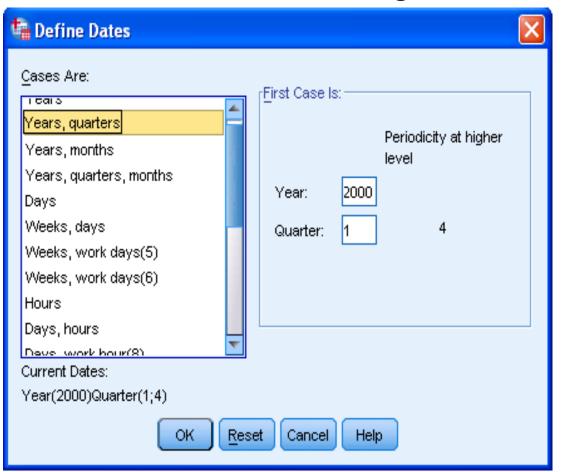
Tình huống: Dữ liệu về thu ngân sách theo quý của địa phương trong các năm 2000-2004(xem bảng). Chúng ta cần dự báo về tình hình thu ngân sách từng quý trong năm 2005 và 2006?

	Bảng: Thu ngân sách của địa phương (tỷ VNĐ)									
Năm	Quý 1	Quý 2	Quý 3	Quý 4						
2001	48	58	57	65						
2002	50	61	59	68						
2003	52	62	59	69						
2004	52	64	60	73						
2005	53	65	60	75						

### Nhập dữ liệu vào SPSS

	Nam	Quy	Ngansach
1	2000.00	1.00	48.00
2	2000.00	2.00	58.00
3	2000.00	3.00	57.00
4	2000.00	4.00	65.00
5	2001.00	1.00	50.00
6	2001.00	2.00	61.00
7	2001.00	3.00	59.00
8	2001.00	4.00	68.00
9	2002.00	1.00	52.00
10	2002.00	2.00	62.00
11	2002.00	3.00	59.00
12	2002.00	4.00	69.00
13	2003.00	1.00	52.00
14	2003.00	2.00	64.00
15	2003.00	3.00	60.00
16	2003.00	4.00	73.00
17	2004.00	1.00	53.00
18	2004.00	2.00	65.00
19	2004.00	3.00	60.00
20	2004.00	4.00	75.00

• Lưu ý: trước khi phân tích, dữ liệu chuỗi thời gian bằng SPSS, chúng ta cần khai báo thuộc tính thời gian.



Từ menu
Data/Define dates
chọn Years,
quarters và nhập
thông số như trong
hình

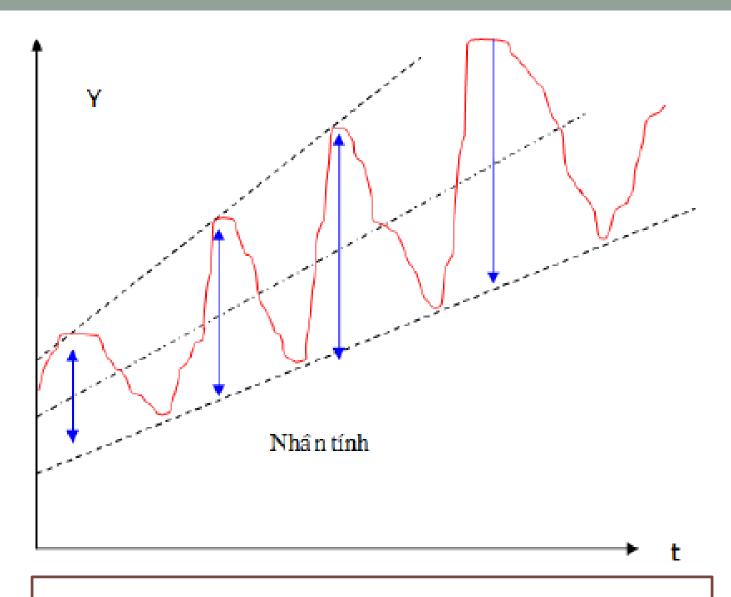
Nam	Quy	Ngansach	YEAR_	QUARTER_	DATE_
2000	1	48.0	2000	1	Q1 2000
2000	2	58.0	2000	2	Q2 2000
2000	3	57.0	2000	3	Q3 2000
2000	4	65.0	2000	4	Q4 2000
2001	1	50.0	2001	1	Q1 2001
2001	2	61.0	2001	2	Q2 2001
2001	3	59.0	2001	3	Q3 2001
2001	4	68.0	2001	4	Q4 2001
2002	1	52.0	2002	1	Q1 2002
2002	2	62.0	2002	2	Q2 2002
2002	3	59.0	2002	3	Q3 2002
2002	4	69.0	2002	4	Q4 2002
2003	1	52.0	2003	1	Q1 2003
2003	2	64.0	2003	2	Q2 2003
2003	3	60.0	2003	3	Q3 2003
2003	4	73.0	2003	4	Q4 2003
2004	1	53.0	2004	1	Q1 2004
2004	2	65.0	2004	2	Q2 2004
2004	3	60.0	2004	3	Q3 2004
2004	4	75.0	2004	4	Q4 2004

Trong khung
Data view sẽ
xuất hiện thêm 3
cột dữ liệu mới

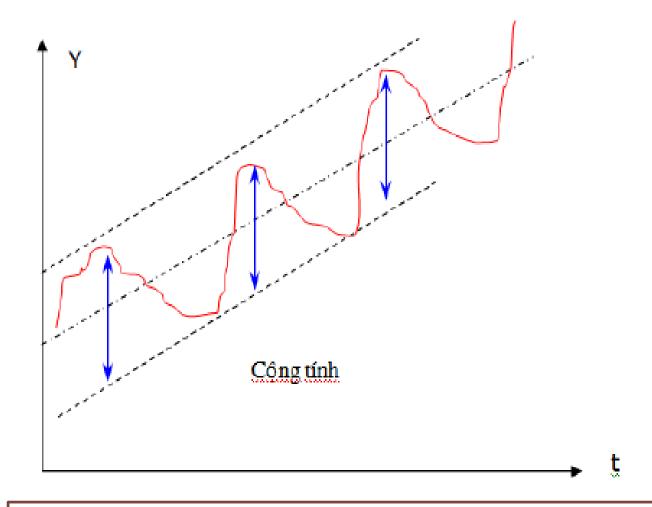
# CÁC BƯỚC THỰC HIỆN (Bước 1)

• Bước 1: nhận dạng mô hình (nhân tính hay cộng tính)

Mô hình Winters được sử dụng nếu dữ liệu có yếu tố mùa vụ **kết hợp nhân** với yếu tố xu thế (mô hình Winters nhân tính, hình a) hoặc yếu tố mùa vụ **kết hợp cộng** với yếu tố xu thế (mô hình Winters cộng tính, hình b). Bằng đồ thị, chúng ta có thể nhận dạng được dữ liệu có yếu tố mùa vụ hay không, nếu có thì yếu tố mùa vụ hết hợp nhân hay cộng với yếu tố xu thế.



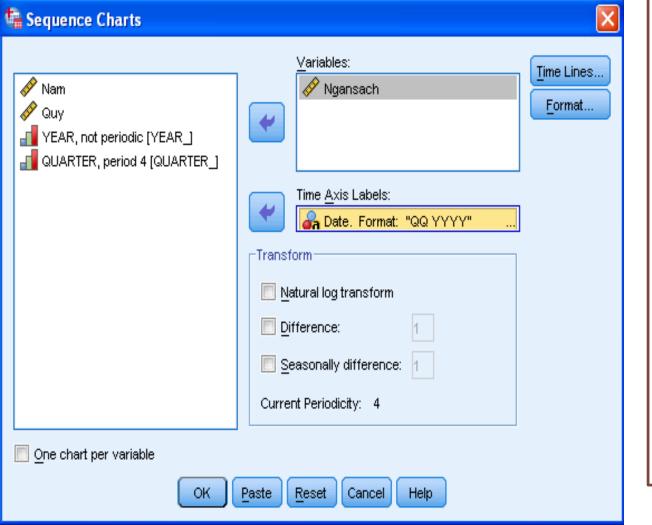
Hình a: Yếu tố xu thế kết hợp **nhân** với yếu tố mùa vụ



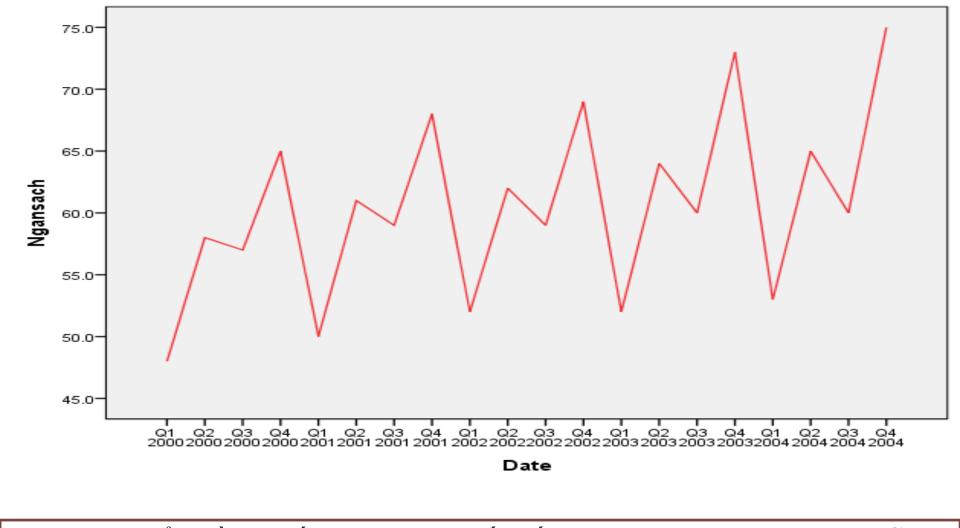
Hình b: Yếu tố xu thế kết hợp **công** với yếu tố mùa vụ

# CÁC BƯỚC THỰC HIỆN (Bước 1)

• Chúng ta dùng đồ thị để nhận dạng tính mùa vụ của dữ liệu "ngân sách"



Từ menu chọn:
Analyze
Forecasting
Sequence chart

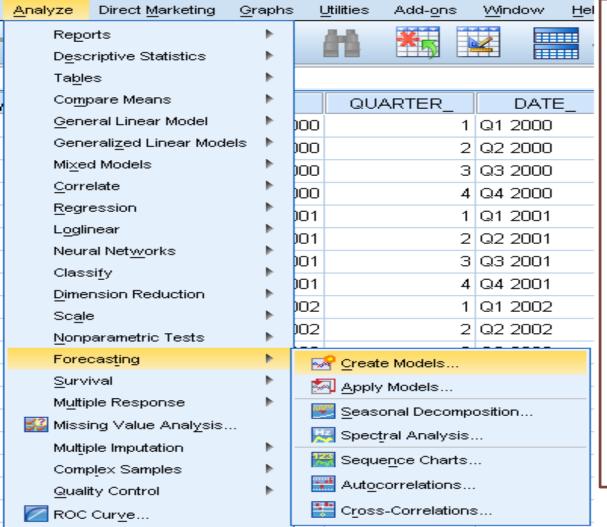


Nhìn vào biểu đồ ta thấy dữ liệu có yếu tố mùa vụ (tính lặp lại sau mỗi năm); có thể diễn tả như sau: quý 1 thường có ngân sách thấp nhất, sau đó tăng mạnh vào quý 2, rồi giảm nhẹ vào quý 3, cuối cùng tăng mạnh trở lại vào quý 4. Có yếu tố xu thế tuyến tính tăng dần: ngân sách tăng theo thời gian.

•Chúng ta đang có 2 lựa chọn kế tiếp. Dự báo bằng mô hình xu thế kết hợp **nhân** với yếu tố mùa vụ (mô hình 1) hay mô hình xu thế kết hợp **cộng** với yếu tố mùa vụ (mô hình 2). Mô hình nào thích hợp hơn với dữ liệu của chúng ta?

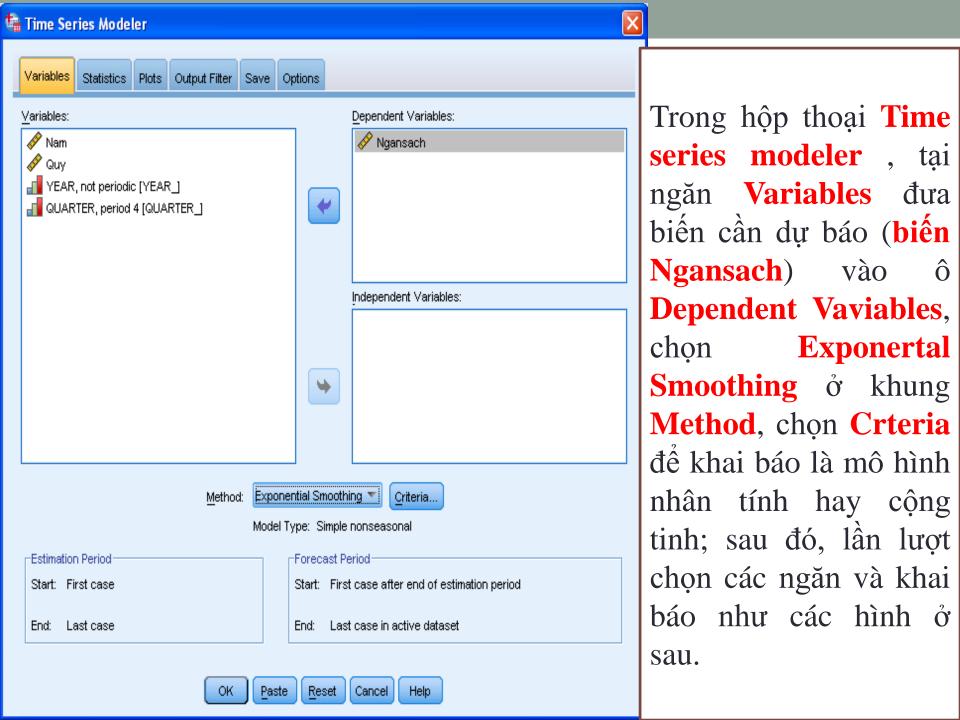
## MÔ HÌNH 1: XU THẾ KẾT HỢP NHÂN VỚI YẾU TỐ MÙA VỤ (BƯỚC 2)

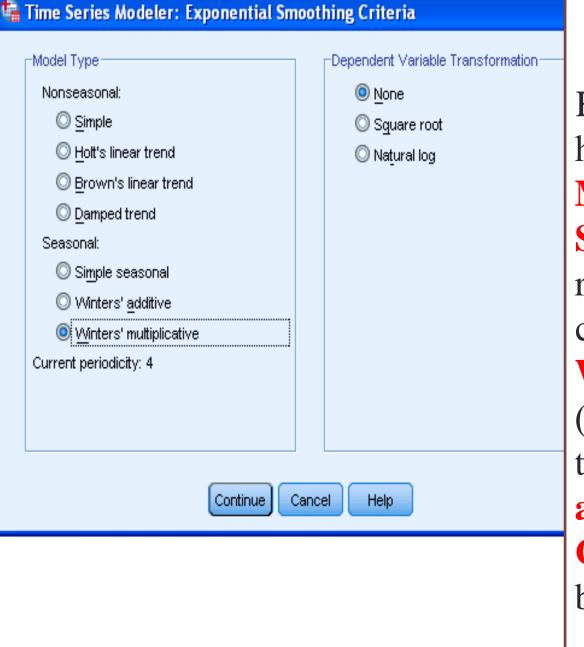
Chọn công cụ san bằng hàm mũ



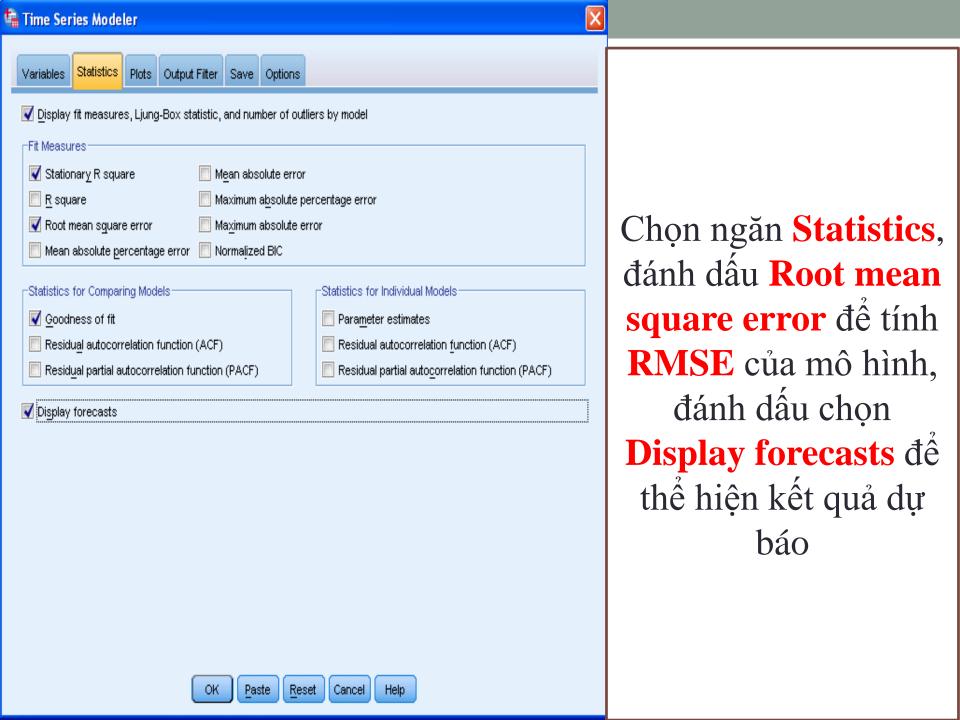
Chọn Analyze

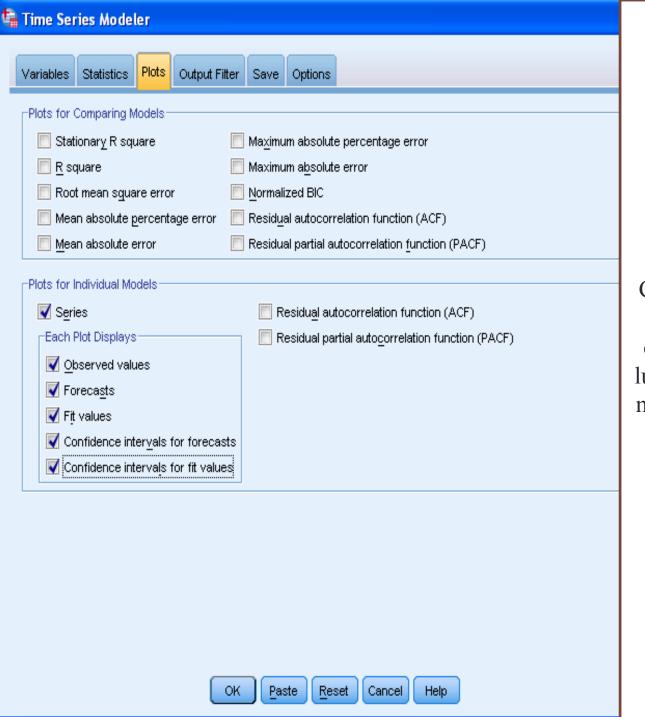
- → Forecasting
- → Create Models



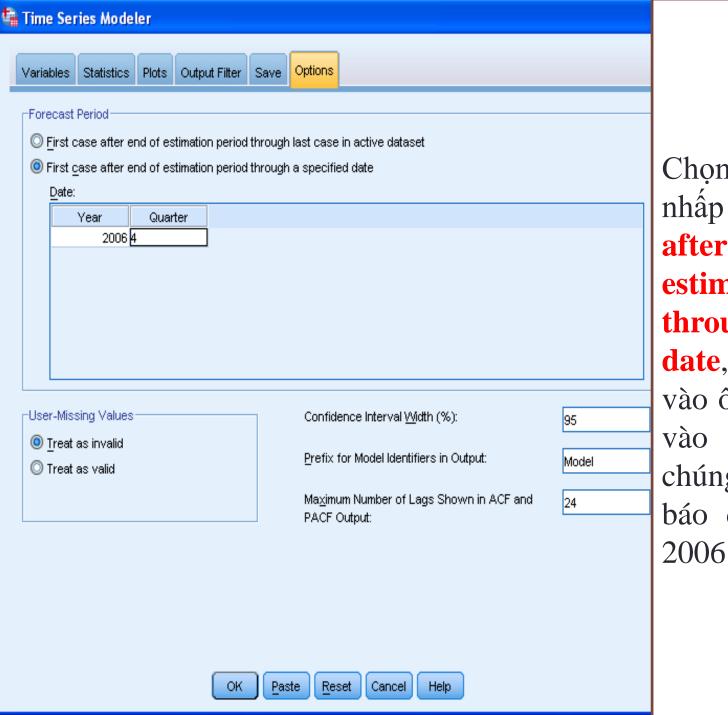


Khi chọn nút Criteria, hộp thoại **Time Series Modeler:** ExPonential **Smoothing Criteria** mở ra. Trong hộp thoại này, chon Winter multiplicative (nếu là mô hình cộng tính thì chọn Winters addltive. Nhấn vào nút Continue để quay trở lại ban đầu.





Chọn ngăn Plots, đánh dấu vào Forecasts và Fit values để vẽ đường biểu diễn cả giá trị ước lượng và giá trị thực tế lên cùng một đồ thị để đánh giá độ chính xác của mô hình



Chọn ngăn **Options**, nhập chọn First case after end estimation period through a specified date, và nhập 2006 vào ô Year, nhập số 4 vào ô Quarter nêu chúng ta muốn dự báo đến quý 4 năm

## KẾT QUẢ DỰ BÁO CỦA MÔ HÌNH 1

Model Description								
			Model Type					
ModelID	Ngansach	Model_1	Winters' Multiplicative					

### **Model Summary**

#### Model Fit

Percentile

						I circulate					
Fit Statistic	Mean	SE	Minimum	Maximum	5	10	25	50	75	90	95
Stationary R-squared	.519		.519	.519	.519	.519	.519	.519	.519	.519	.519
R-squared	.983		.983	.983	.983	.983	.983	.983	.983	.983	.983
RMSE	1.024		1.024	1.024	1.024	1.024	1.024	1.024	1.024	1.024	1.024
MAPE	1.251		1.251	1.251	1.251	1.251	1.251	1.251	1.251	1.251	1.251
MaxAPE	2.926		2.926	2.926	2.926	2.926	2.926	2.926	2.926	2.926	2.926
MAE	.763		.763	.763	.763	.763	.763	.763	.763	.763	.763
MaxAE	2.136		2.136	2.136	2.136	2.136	2.136	2.136	2.136	2.136	2.136
Normalized BIC	498		498	498	498	498	498	498	498	498	498

# KẾT QUẢ DỰ BÁO CỦA MÔ HÌNH 1

#### Model Statistics

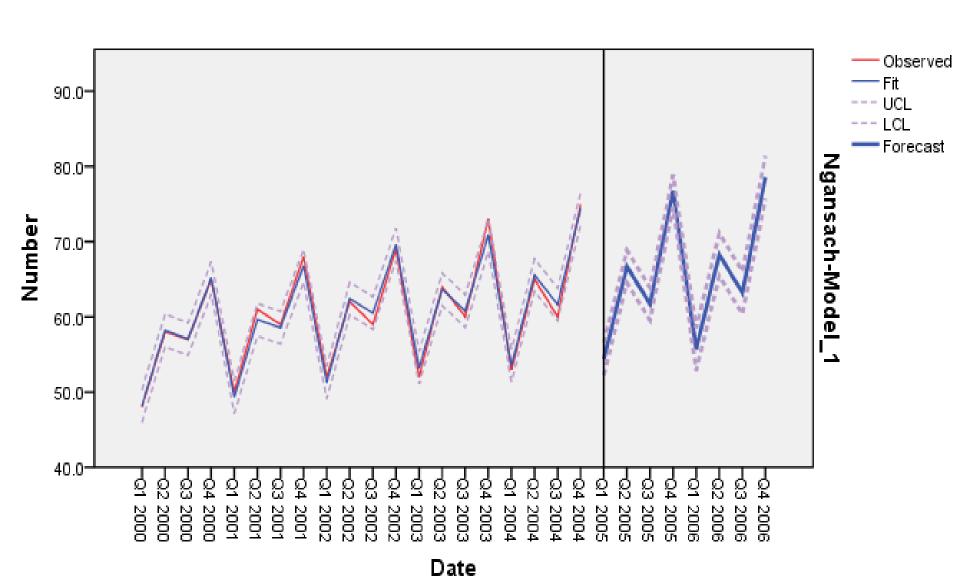
		Model Fit sta	tistics	Ljı			
Model	Number of Predictors	Stationary R- squared	RMSE	Statistics	DF	Sig.	Number of Outliers
Ngansach-Model_1	0	.519	1.024	12.992	15	.603	0

#### Forecast

Model		Q1 2005	Q2 2005	Q3 2005	Q4 2005	Q1 2006	Q2 2006	Q3 2006	Q4 2006
Ngansach-Model_1	Forecast	54.4	66.7	61.7	76.7	55.7	68.3	63.2	78.6
	UCL	56.6	68.8	63.9	78.9	58.5	71.1	66.0	81.4
	LCL	52.2	64.5	59.6	74.6	52.9	65.5	60.4	75.7

For each model, forecasts start after the last non-missing in the range of the requested estimation period, and end at the last period for which non-missing values of all the predictors are available or at the end date of the requested forecast period, whichever is earlier.

# KẾT QUẢ DỰ BÁO CỦA MÔ HÌNH 1

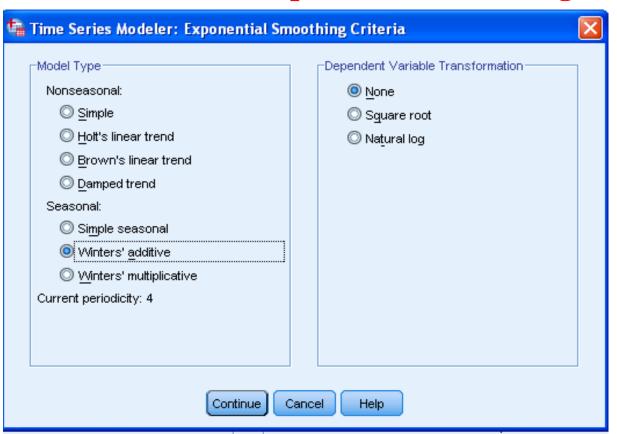


## NHẬN XÉT KẾT QUẢ DỰ BÁO TỪ MÔ HÌNH 1

• Ở bảng Model Statistics, RMSE bằng 1,024. Nếu chúng ta muốn lưa chon mô hình tốt hơn từ các mô hình dự báo cạnh tranh thì chúng ta sẽ chọn mô hình có RMSE nhỏ hơn. Bảng Forecast cho thấy kết quả dự báo điểm và kết quả dự báo khoảng ở độ tin cậy 95%. Ví dụ, Quý 4 năm 2005, Ngân sách theo kết quả dự báo điểm sẽ là 76,7; nếu dự báo khoảng, Ngân sách dao động trong khoảng 74,6 đến 78,9. Quý 4 năm 2006 Ngân sách theo dự báo điểm sẽ là 78,6; nếu dự báo khoảng, Ngân sách sẽ dao động trong khoảng 75,7 đến 81,4

## MÔ HÌNH 2: XU THỂ KẾT HỢP CỘNG VỚI YẾU TỐ MÙA VỤ

• Chỉ có 1 khác biệt trong thao tác để xây dựng mô hình 2, đó là chọn Winter's additive thay vì Winter's multiplicate trong khung Time Series Modeler: Exponential Smoothing Criteria



# KẾT QUẢ MÔ HÌNH 2

#### **Model Description**

			Model Type
Model ID	Ngansach	Model_1	Winters' Additive

### **Model Summary**

#### Model Fit

						Percentile					
Fit Statistic	Mean	SE	Minimum	Maximum	5	10	25	50	75	90	95
Stationary R-squared	.453		.453	.453	.453	.453	.453	.453	.453	.453	.453
R-squared	.981		.981	.981	.981	.981	.981	.981	.981	.981	.981
RMSE	1.082		1.082	1.082	1.082	1.082	1.082	1.082	1.082	1.082	1.082
MAPE	1.237		1.237	1.237	1.237	1.237	1.237	1.237	1.237	1.237	1.237
MaxAPE	3.341		3.341	3.341	3.341	3.341	3.341	3.341	3.341	3.341	3.341
MAE	.761		.761	.761	.761	.761	.761	.761	.761	.761	.761
MaxAE	2.439		2.439	2.439	2.439	2.439	2.439	2.439	2.439	2.439	2.439
Normalized BIC	.607		.607	.607	.607	.607	.607	.607	.607	.607	.607

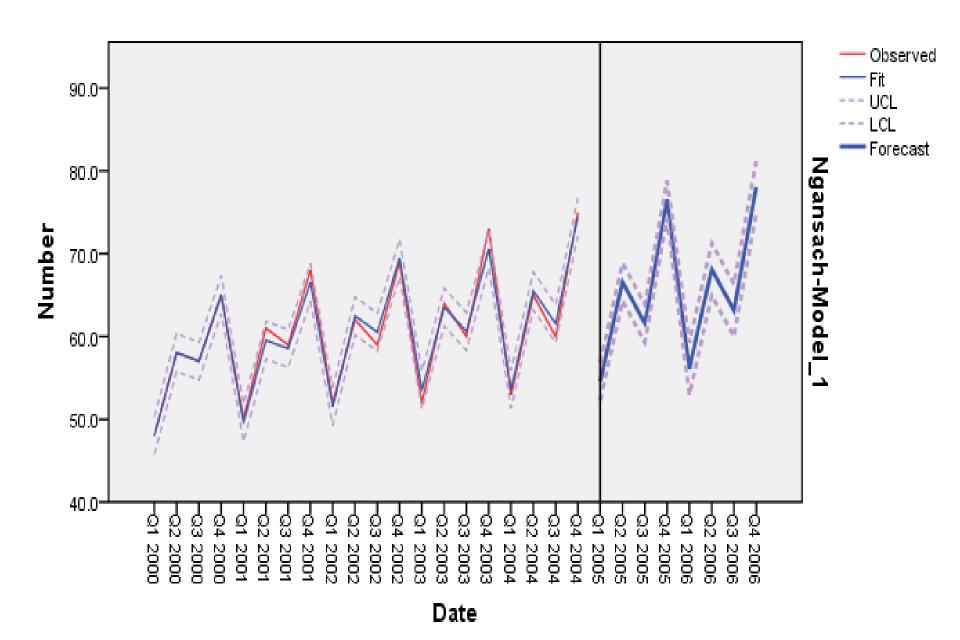
### **Model Statistics**

		Model Fit sta	ntistics	Ljung-Box Q(18)			
Model	Number of Predictors	Stationary R- squared	RMSE	Statistics	DF	Sig.	Number of Outliers
Ngansach-Model_1	0	.453	1.082	16.208	15	.368	0

### Forecast

Model		Q1 2005	Q2 2005	Q3 2005	Q4 2005	Q1 2006	Q2 2006	Q3 2006	Q4 2006
Ngansach-Model_1	Forecast	54.6	66.6	61.6	76.5	56.1	68.1	63.1	78.1
	UCL	56.8	68.8	63.9	78.8	59.3	71.3	66.3	81.2
	LCL	52.3	64.3	59.3	74.2	52.9	64.9	60.0	74.9

For each model, forecasts start after the last non-missing in the range of the requested estimation period, and end at the last period for which non-missing values of all the predictors are available or at the end date of the requested forecast period, whichever is earlier.



## NHẬN XÉT KẾT QUẢ DỰ BÁO TỪ MÔ HÌNH 2

- Ở bảng Model Statistics, RMSE bằng 1,082. Bảng Forecast cho thấy kết quả dư báo điểm và kết quả dự báo khoảng ở độ tin cậy 95%. Ví dụ: quý 4 năm 2005, Ngân sách theo kết quả dự báo điểm sẽ là 76,5; nếu sử dụng dự báo khoảng, Ngân sách dao động trong khoảng từ 74,2 đến 78,8. Quý 4 năm 2006, Ngân sách theo kết quả dự báo điểm sẽ là 78,1; nếu sử dụng dự báo khoảng, Ngân sách dao động trong khoảng từ 74,9 đến 81,2
- Lựa chọn mô hình 1 hay mô hình 2?
- Căn cứ vào giá trị RMSE giữa hai mô hình, mô hình có RMSE nhỏ hơn sẽ được chọn

## Phương pháp Box-Jenkins (mô hình ARIMA)

### Mô hình ARIMA gồm 2 phần:

- \* AR (Auto regressive): tự hồi quy
- \*MA (Moving Average): trung bình trượt
- \*Ký hiệu của mô hình ARIMA(p,d,q) với p là bậc tự hồi quy, d là sai phân, q là bậc trung bình trượt.
- \*Phương trình tổng quát của mô hìnhARIMA(p,d,q) là:

$$Y_{t} = \delta + \phi_{1}Y_{t-1} + \phi_{2}Y_{t-2} + \dots + \phi_{p}Y_{t-p} - \theta_{1}e_{t-1} - \theta_{2}e_{t-2} - \theta_{q}e_{t-q} + e_{t}$$

- φ: tham số tự hồi quy
- θ: tham số trung bình trượt
- $\delta = \mu(1 \phi_1 \phi_2 \dots \phi_p)$
- μ: giá trị trung bình của chuỗi thời gian
- e<sub>t:</sub> sai số của dự báo
- $\mathbf{e}_{\mathsf{t}} = \mathbf{Y}_{\mathsf{t}} \widehat{\mathbf{Y}_{\mathsf{t}}}$

**ARIMA** 

AR: tự hồ quy

MA: trung bình trượt

• Mô hình tự hồi quy ( $Y_t = a + bY_{t-1}$ ) (độ trễ)

T 
$$Y_t$$
  $Y_{t-1}$ 

1  $Y_1$ 

2  $Y_2$ 

3  $Y_3$ 

4  $Y_4$ 

• Dạng tổng quát:  $Y_p = \delta + \phi_1 Y_{t-1} + \phi_2 Y_{t-2} + \dots + \phi_p Y_{t-p} + e_t$ 

• Mô hình trung bình trượt:  $Y_t = (Y_{t-1} + Y_{t-2})/2$ 

```
T Y<sub>t</sub> Y<sub>t-1</sub> Y<sub>t-2</sub>
1 Y<sub>1</sub>
2 Y<sub>2</sub> Y<sub>1</sub>
3 Y<sub>3</sub> Y<sub>2</sub> Y<sub>1</sub>
4 Y<sub>4</sub> Y<sub>3</sub> Y<sub>2</sub>
5 Y<sub>5</sub> Y<sub>4</sub> Y<sub>3</sub>
```

• Dạng tổng quát:  $Y_t = \delta - \theta_1 e_{t-1} - \theta_2 e_{t-2} - \theta_q e_{t-q} + e_t$ 

# XÁC ĐỊNH MÔ HÌNH ARIMA

- Xác đinh mô hình ARIMA cũng có nghĩa là xác định xem những thời điểm có liên quan trong mô hình là thời điểm nào ?
- Giá trị  $Y_t$  có liên quan tới  $Y_{t-1}$ ,  $Y_{t-2}$  .....hay với  $Y_{t-p}$  ?
- Giá trị  $Y_t$  có liên quan tới sai số  $e_{t-1} e_{t-2}$ , .... Hay với  $e_{t-q}$ ?
- P,d,q bằng bao nhiêu?

### CÁC BƯỚC CƠ BẢN MÔ HÌNH ARIMA

- B1: kiểm tra dữ liệu có tính dừng hay không dừng? Có tính mùa vụ hay không mùa vụ?
- B2: Xác định hàm tương quan (SAC/ACF) và hàm tự tương quan (SPAC/PACF).
- B3: ước lượng tham số p,d,q của mô hình.
- B4: Kiểm định mô hình.
- B5: dự báo.

### TÍNH DÙNG VÀ CÁCH XỬ LÝ

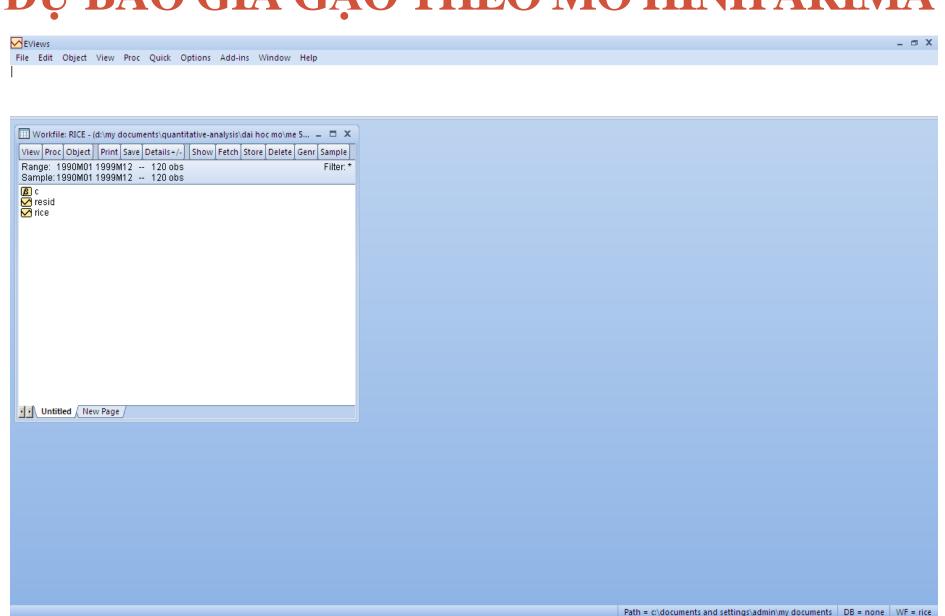
- Tính dừng: để xác định mô hình ARIMA cho chuỗi thời gian trước hết dữ liệu phải có tính dừng, có nghĩa là dãy số có GTTB và phương sai không đổi theo thời gian (chia ra các thời đoạn và lấy GTTB)
- Xử lý: lấy sai phân (chênh lệch)
- $\cdot Z_t = Y_t Y_{t-1}$

## TÍNH MÙA VỤ VÀ CÁCH XỬ LÝ

- Tính mùa vụ: Chuỗi thời gian có tính mùa vụ khi các giá trị trong chuỗi thời gian thay đổi theo chu kỳ và lặp đi lặp lại. VD: thu chi ngân sách, mùa du lịch hàng năm.....
- Xử lý: lấy log hoặc xác định chu kỳ rồi lấy căn bậc theo chu kỳ xác định rối mới lấy sai phân để xác định tính dừng.

Chuỗi dữ liệu sau khi đã xử lý gọi là chuỗi làm việc (working series) và được dùng trong phân tích dự báo mô hình

## DỰ BÁO GIÁ GẠO THEO MÔ HÌNH ARIMA



→ Pala Báo cáo công v... Pala Hd-forecast (1... Pala RICE ARIMA\_E...

EN « 🕬 🧞 🕗 📞 🗸 5:11 PM

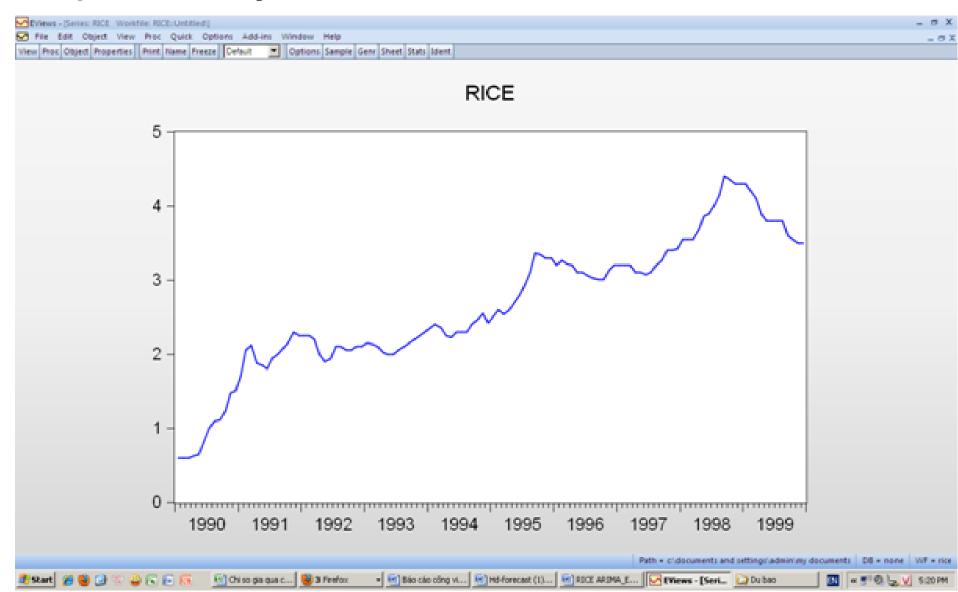
🔯 Du bao

🦺 Start 🥖 🕙 🎯 🖫 😛 🕟 🕡 👩

Chi so gia gua ...

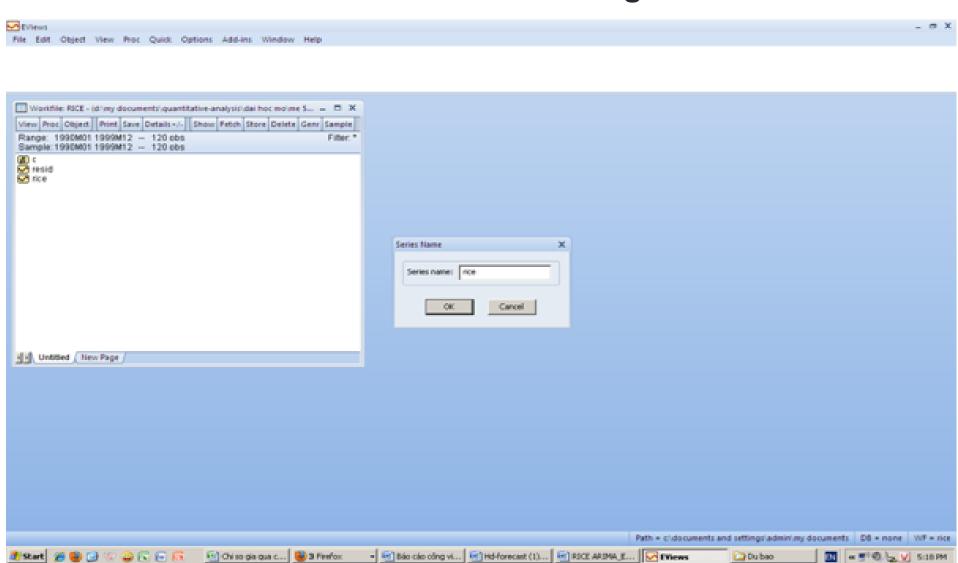
3 Firefox

- Vẽ biểu đồ GRAPH (QUICK → GRAPH)
- Chon Line & Symbol, Raw Data

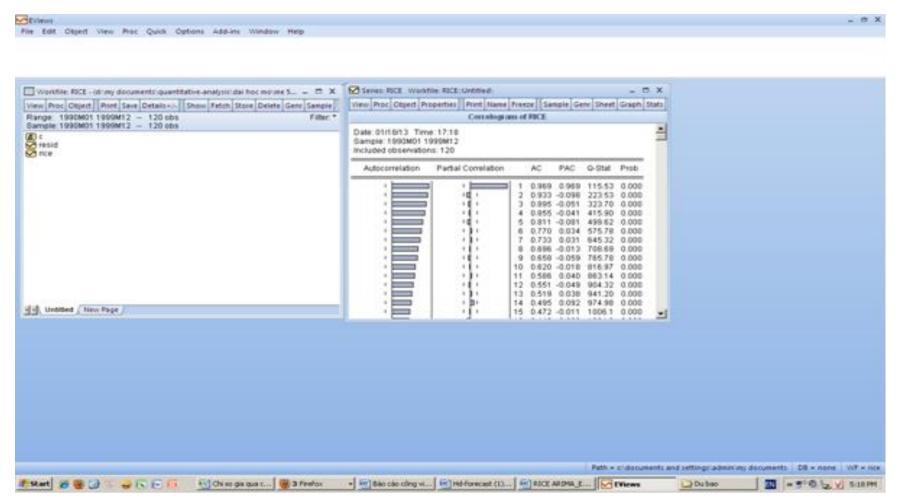


#### Tính ACF và PACF của RICE

Quick → Series Statistics → Correlogram ...

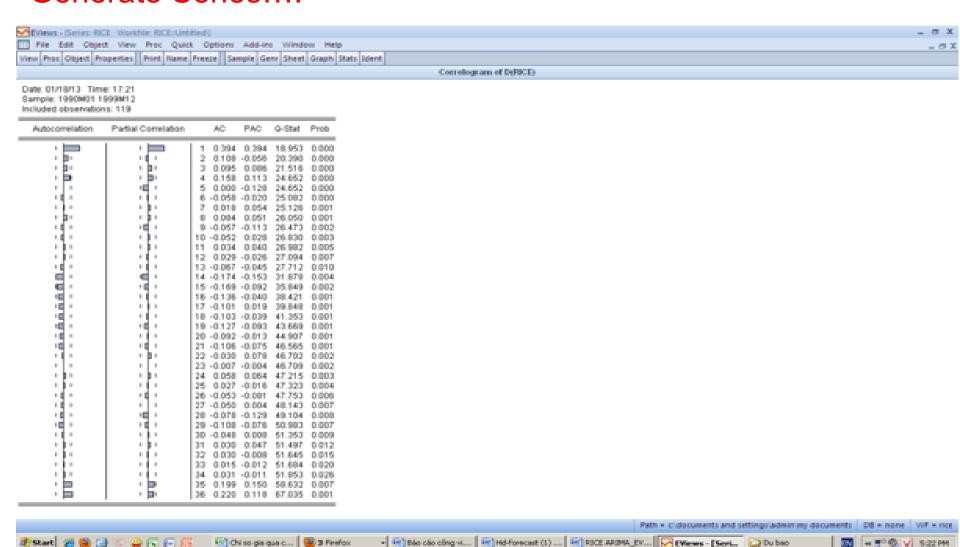


#### Tính ACF và PACF của RICE



Nhìn kết quả ACF → Dữ liệu không dừng

- Lấy sai phân bậc 1 và tính lại ACF
- Lấy sai phân bậc 1: tạo biến mới Ztgao= rice- rice(-1) Quick ->
   Generate Series....



# XÁC ĐỊNH p,d,q của giá giạo

- Giá gạo sau khi lấy sai phân bậc 1 thì dừng nên d = 1.
- Nhìn vào biểu đồ ACF p ≠ 1.
- Nhìn vào biểu đồ PACF q= 1.
- Mục đích của xác định độ trễ của ACF và PACF để xem tự tương quan của thời điểm Yt và Yt- độ trễ.
- Như vậy mô hình ARIMA của giá gạo là ARIMA (1,1,1)

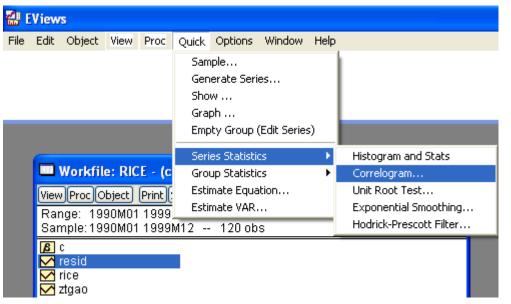
Xđ p,q bằng cách coi xem biểu đồ và xác định độ trễ

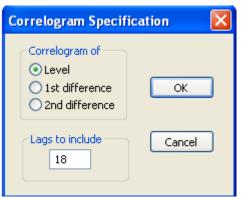
#### VIÉT PHƯƠNG TRÌNH

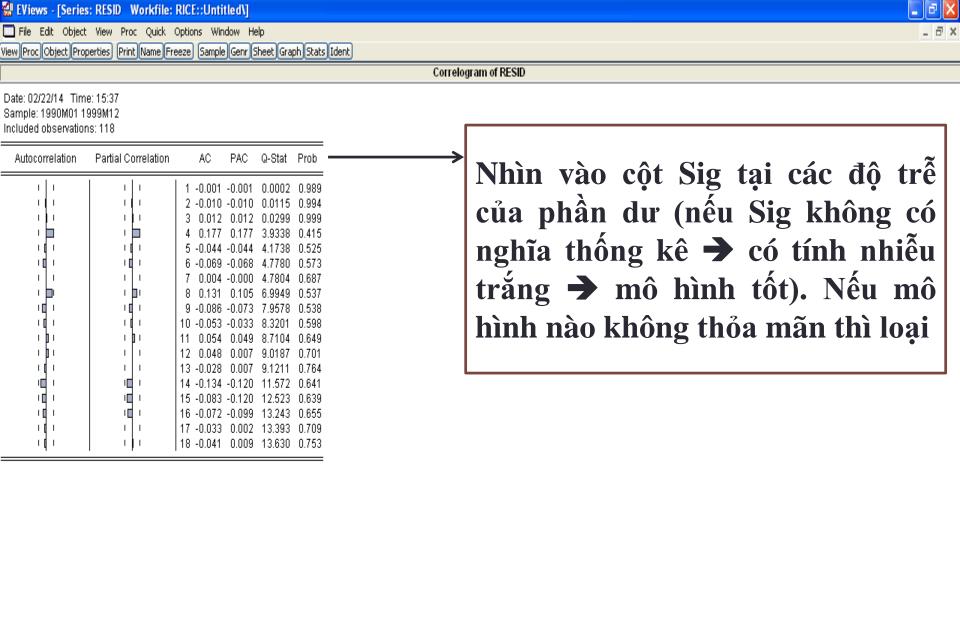
- Quick → Estimate Equation pt ARIMA (1,1,1) (Ztgao c AR(1) MA
   (1) )
- Nếu ARIMA (4,1,1) Ztgao c AR(1) AR(2) AR(3) AR(4) MA(1)
- Pt ARIMA(1,1,1) NHU SAU:
- $Ztgao = 0.024 + 0.249Zt-1 + 0.17e_{t-1}$

### KIỂM TRA ĐỘ THÍCH HỢP CỦA MÔ HÌNH (TINH NHIỀU TRẮNG)

• Kiểm định tính nhiễu trắng tức là kiểm định phần dư giữa Y dự báo vào Y thực tế. Bằng cách chạy lại ACF và PACF của phần dư.









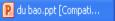


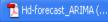
















## DỰ BÁO

• Ta có 
$$\mathbf{Ztgaof} = \mathbf{Y}_{tf} - \mathbf{Y}_{t-1}$$

$$Y_{tf} = Ztgaof + Y_{t-1}$$

#### **THANKS YOU**