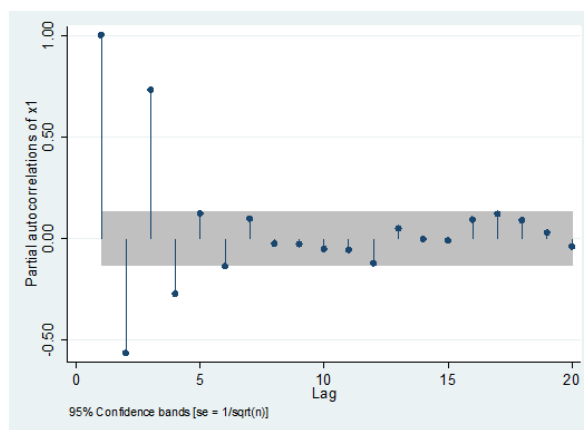


LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 [Autocorrelation]	0 [Partial Autocor]	1
1	0.9837	1.0007	215.82	0.0000	-----		-----
2	0.9672	-0.5636	425.4	0.0000	-----	----	
3	0.9513	0.7322	629.09	0.0000	-----		-----
4	0.9363	-0.2729	827.32	0.0000	-----	--	
5	0.9217	0.1233	1020.3	0.0000	-----		
6	0.9068	-0.1358	1207.9	0.0000	-----	-	
7	0.8912	0.0975	1390.1	0.0000	-----		
8	0.8754	-0.0258	1566.6	0.0000	-----		
9	0.8595	-0.0284	1737.6	0.0000	-----		
10	0.8439	-0.0519	1903.3	0.0000	-----		
11	0.8287	-0.0550	2063.7	0.0000	-----		
12	0.8135	-0.1220	2219.1	0.0000	-----		
13	0.7984	0.0495	2369.5	0.0000	-----		
14	0.7835	-0.0034	2515	0.0000	-----		
15	0.7690	-0.0106	2655.9	0.0000	-----		
16	0.7547	0.0937	2792.3	0.0000	-----		
17	0.7407	0.1218	2924.3	0.0000	-----		
18	0.7267	0.0889	3051.9	0.0000	-----		
19	0.7126	0.0284	3175.3	0.0000	-----		
20	0.6981	-0.0400	3294.3	0.0000	-----		

The plot displays the autocorrelation of residuals at lag 1 (Autocorrelations of x_1) on the y-axis (ranging from -1.00 to 1.00) against the lag (Lag) on the x-axis (ranging from 0 to 20). The autocorrelation values are represented by blue dots, starting at approximately 0.95 at lag 1 and gradually decreasing to about 0.70 at lag 20. The shaded gray area represents the 95% confidence bands, which are wider at lower lags and narrow slightly as the lag increases.

```
. pac x1, lag(20)
```



```
. * A la lecture du corrélogramme (décroissance lente de AC) le processus n'est pas stationnaire.
```

```
. * On démarre une stratégie simplifiée de test : Modèle 3 Phililips-Perron (trend et constant)
```

```
. pperron x1, lag(4) trend regress
```

```
Phillips-Perron test for unit root          Number of obs   =       219
                                             Newey-West lags   =         4
```

		----- Interpolated Dickey-Fuller -----		
	Test	1% Critical	5% Critical	10% Critical
	Statistic	Value	Value	Value
Z(rho)	-11.220	-28.193	-21.176	-17.897
Z(t)	-2.148	-4.000	-3.434	-3.134

```
MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.5191
```

x1	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
x1						
L1.	.9609539	.0213978	44.91	0.000	.9187786	1.003129
_trend	.1242801	.0667105	1.86	0.064	-.0072069	.255767
_cons	3.72558	.8114682	4.59	0.000	2.12617	5.32499

```
. * Dans la mesure où (pp-stat=-2,148 > -3.343 (5%)). On accepte l'hypothèse de racine unitaire.
```

```
. * Dès lors pour savoir si le coefficient de la tendance est significatif on ne peut plus utiliser student.
```

```
. * Il faut utiliser la table fournie dans l'ouvrage (Table 7 : DF)
```

```
. * Pour le coefficient du trend on obtient t=1.86 < 3.12 (5%) : le trend n'est pas significatif (il ne l'est pas même à 10%).
```

```
. * Il faut donc estimer le modèle 2
```

```
. * Le modèle avec constante mais sans trend
```

```
. pperron x1, lag(4) regress
```

```
Phillips-Perron test for unit root          Number of obs   =       219
                                             Newey-West lags   =         4
```

		----- Interpolated Dickey-Fuller -----		
	Test	1% Critical	5% Critical	10% Critical
	Statistic	Value	Value	Value
Z(rho)	0.134	-20.197	-13.938	-11.159
Z(t)	0.307	-3.470	-2.882	-2.572

MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.9777

	x1	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
	x1						
	L1.	1.000673	.0018298	546.87	0.000	.9970666	1.00428
	_cons	3.128542	.7497358	4.17	0.000	1.650846	4.606239

. * Dans la mesure où (pp-stat=0.30 > -3.343 (5%)). On accepte l'hypothèse de racine unitaire.
 . * Dès lors savoir si le coefficient de la dérive est significatif on ne peut plus utiliser student.

. * Il faut utiliser la table fournie dans l'ouvrage (Table 7 : DF)

. * Pour le coefficient de la dérive on obtient t=4.17 > 2.84 (5%) : La dérive est significative

. * Nous avons un processus non stationnaire avec dérive. Nous n'avons pas repéré de trend c'est donc un processus DS

. * Pour rendre la série stationnaire nous pouvons la passer en différence première (D.x1)

. * le corrélogramme de D.x1 est donné par :

. corrgram D.x1, lag(15)

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1	0	1	-1	0	1
					[Autocorrelation]			[Partial Autocor]		
1	0.5616	0.5634	70.033	0.0000		----			----	
2	-0.1793	-0.7315	77.205	0.0000	-			-----		
3	-0.4928	0.2738	131.62	0.0000	---					--
4	-0.2784	-0.1223	149.07	0.0000	--					
5	0.1116	0.1368	151.89	0.0000						-
6	0.2770	-0.0966	169.33	0.0000		--				
7	0.1349	0.0265	173.48	0.0000		-				
8	-0.0753	0.0292	174.78	0.0000						
9	-0.1225	0.0522	178.24	0.0000						
10	0.0039	0.0553	178.25	0.0000						
11	0.1603	0.1221	184.22	0.0000		-				
12	0.1769	-0.0494	191.54	0.0000		-				
13	0.0284	0.0036	191.73	0.0000						
14	-0.1243	0.0108	195.38	0.0000						
15	-0.1583	-0.0938	201.32	0.0000	-					

. * Il ne s'agit pas d'une marche au hasard, la Q stat nous indique que c'est bien un processus à mémoire il a donc une représentation

. * ARMA possible.

. * Recherche des ordre q et p du arma. Ici on est dans une procédure à tâtons où le corrélogramme indique que l'on peut tenter ARMA(1,1),

. * ARMA (2,1). Les critères AIC étant les plus faibles pour ARMA(2,1).

. * On tente alors cette représentation (sur la variable en différence première)

. arima D.x1,ar(1/2) ma(1)

(setting optimization to BHHH)

Iteration 0: log likelihood = -541.9122

Iteration 1: log likelihood = -541.0185

Iteration 2: log likelihood = -540.88868

Iteration 3: log likelihood = -540.88018

Iteration 4: log likelihood = -540.87896

(switching optimization to BFGS)

Iteration 5: log likelihood = -540.8788

Iteration 6: log likelihood = -540.87877

ARIMA regression

```

Sample: 2 - 220
Number of obs = 219
Wald chi2(3) = 434.67
Log likelihood = -540.8788
Prob > chi2 = 0.0000

```

		OPG					
	D.x1	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
x1							
	_cons	3.322819	.3477451	9.56	0.000	2.641251	4.004387
ARMA							
	ar						
	L1.	.759214	.0648891	11.70	0.000	.6320336	.8863943
	L2.	-.6053632	.0681049	-8.89	0.000	-.7388464	-.4718799
	ma						
	L1.	.4961467	.071468	6.94	0.000	.356072	.6362214
	/sigma	2.845067	.1478	19.25	0.000	2.555384	3.13475

Note: The test of the variance against zero is one sided, and the two-sided confidence interval is truncated at zero.

```

.
. * La constante est bien significative comme les autres coefficients. Nous allons à présent
validé la représentation
.
. * Nous récupérons les résidus de la représentation
. predict résidu, re
(1 missing value generated)
.
. corrgram résidu, lag(15)

```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	-0.0295	-0.0295	.1932	0.6603		
2	0.0007	-0.0000	.19331	0.9079		
3	0.0396	0.0401	.54529	0.9088		
4	-0.0727	-0.0717	1.7339	0.7846		
5	0.0131	0.0103	1.7726	0.8796		
6	0.0537	0.0532	2.4274	0.8765		
7	0.0194	0.0283	2.5132	0.9261		
8	-0.0167	-0.0212	2.5772	0.9580		
9	0.0740	0.0733	3.8394	0.9217		
10	0.0161	0.0245	3.8994	0.9518		
11	0.0369	0.0450	4.2162	0.9632		
12	0.1042	0.0986	6.7533	0.8735		
13	-0.0360	-0.0256	7.058	0.8991		
14	-0.0817	-0.0881	8.6333	0.8538		
15	-0.0460	-0.0633	9.1351	0.8703		

```

.
. * Le corrélogramme du résidu indique que c'est bien un processus sans mémoire
.
. * Il s'agit de faire le test ARCH (résidu au carré). On créer tout d'abord les résidus au
carré.
. * Puis on fait le corrélogramme
.
. gen résiducarré=(résidu)^2
(1 missing value generated)
.
. corrgram résiducarré, lag(15)

```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	0.0209	0.0210	.09719	0.7552		
2	-0.0855	-0.0862	1.728	0.4215		
3	-0.0881	-0.0849	3.4661	0.3252		

```

4      -0.0288  -0.0326  3.6525  0.4551
5      0.0212   0.0081  3.7542  0.5853
6      0.0017  -0.0121  3.7548  0.7098
7      0.0323   0.0307  3.9937  0.7805
8      0.0937   0.0965  6.0081  0.6463
9      0.0021   0.0052  6.0091  0.7390
10     0.0341   0.0581   6.279   0.7913
11    -0.0155   0.0026  6.3349  0.8501
12    -0.0183  -0.0047  6.4132  0.8938
13     0.0015   0.0055  6.4137  0.9298
14    -0.0284  -0.0314  6.6041  0.9489
15     0.0536   0.0488  7.2847  0.9493

```

```

.
. * Aucun terme n'est significatif. Les résidus sont homocedastiques
.

```

```

. * On doit faire le teste Jarque - Bera
.   jb résidu

```

```

Jarque-Bera normality test:  1.906 Chi(2)  .3855

```

```

Jarque-Bera test for Ho: normality:

```

```

.
. * La statistique jB=1.906 affiche une probabilité critique de 0.38. Les résidus sont
normaux.

```

```

.
. * Comme il a suffi de différencier une fois x1 pour rendre le processus stationnaire nous
validons un processus ARIMA (2,1,1)

```

```

.
.   *///// L'analyse du processus x2

```

```

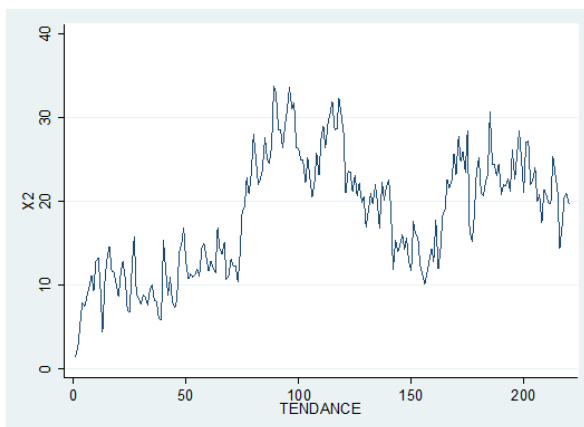
. * Tout d'abord il faut faire le graphe de la relation

```

```

. twoway (tsline x2)

```



```

.
. * Faire le corrélogramme

```

```

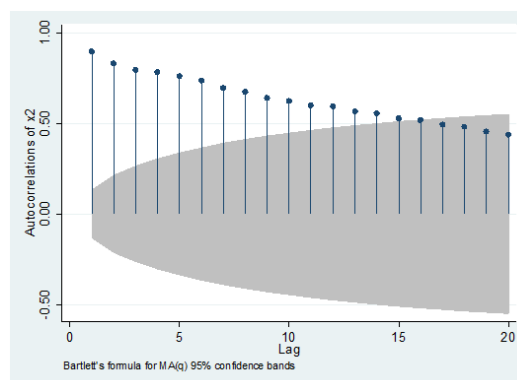
. corrgram x2, lag(20)

```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	0.8966	0.8967	179.26	0.0000	-----	-----
2	0.8300	0.1558	333.6	0.0000	-----	-
3	0.7949	0.1711	475.83	0.0000	-----	-
4	0.7822	0.1750	614.19	0.0000	-----	-
5	0.7599	0.0476	745.35	0.0000	-----	
6	0.7350	0.0312	868.66	0.0000	-----	
7	0.6957	-0.0835	979.64	0.0000	-----	
8	0.6726	0.0291	1083.9	0.0000	-----	
9	0.6397	-0.0657	1178.6	0.0000	-----	
10	0.6232	0.0375	1268.9	0.0000	-----	
11	0.5979	-0.0405	1352.5	0.0000	-----	
12	0.5936	0.1544	1435.2	0.0000	-----	-
13	0.5663	-0.0165	1510.9	0.0000	-----	
14	0.5558	0.0735	1584.1	0.0000	-----	
15	0.5278	-0.0928	1650.5	0.0000	-----	
16	0.5161	0.0388	1714.3	0.0000	-----	
17	0.4926	-0.0663	1772.6	0.0000	---	
18	0.4814	0.0299	1828.7	0.0000	---	

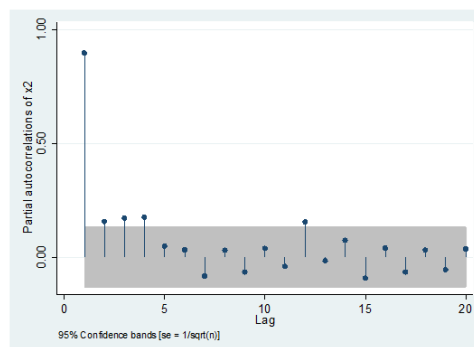
```
19      0.4552 -0.0558      1879  0.0000      |---|
20      0.4369  0.0351     1925.6  0.0000      |---|
```

```
. ac x2, lag(20)
```



```
. pac x2, lag(20)
```

```
.
```



```
. * A la lecture du corrélogramme (décroissance lente de AC) le processus n'est pas
stationnaire et on observe une forte autocorrélation
. * à l'ordre 1
.
. * On démarre une stratégie de test Dickey fuller (trend et constant)
. * La question qui se pose est : doit-on utiliser DF ou ADF ? Tout dépend de la longueur
des retards.
. * si p=0 on peut utiliser DF sinon on utilise ADF
.
. * On va tester différents retards en partant de 3 retards dans le cadre du modèle avec
constante (modèle 2)
. * A chaque fois on relèvera la valeur des critères d'information. On minimisera les critères
.
. regress x2 L.x2 L2.x2 L3.x3
```

Source	SS	df	MS	Number of obs	=	217
Model	8623.00094	3	2874.33365	F(3, 213)	=	332.78
Residual	1839.72645	213	8.63721337	Prob > F	=	0.0000
Total	10462.7274	216	48.4385527	R-squared	=	0.8242
				Adj R-squared	=	0.8217
				Root MSE	=	2.9389

x2	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
x2						
L1.	.741898	.0678596	10.93	0.000	.6081357	.8756604
L2.	.1424639	.0675525	2.11	0.036	.0093068	.275621
x3						
L3.	.0017162	.0012788	1.34	0.181	-.0008045	.004237
_cons	1.639334	.5753109	2.85	0.005	.5053017	2.773366

```
. estat ic
```

Akaike's information criterion and Bayesian information criterion

Model	Obs	ll(null)	ll(model)	df	AIC	BIC
.	217	-728.4206	-539.8257	4	1087.651	1101.171

Note: N=Obs used in calculating BIC; see [R] BIC note.

```
.
. regress x2 L.x2 L2.x2
```

Source	SS	df	MS	Number of obs	=	218
Model	8776.78043	2	4388.39021	F(2, 215)	=	508.02
Residual	1857.20513	215	8.63816339	Prob > F	=	0.0000
				R-squared	=	0.8254
				Adj R-squared	=	0.8237
Total	10633.9856	217	49.0045417	Root MSE	=	2.9391

x2	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]
x2					
L1.	.7524188	.0673613	11.17	0.000	.6196457 .8851919
L2.	.1558103	.0665197	2.34	0.020	.024696 .2869246
_cons	1.779006	.5626634	3.16	0.002	.6699635 2.888049

```
. estat ic
```

Akaike's information criterion and Bayesian information criterion

Model	Obs	ll(null)	ll(model)	df	AIC	BIC
.	218	-733.046	-542.8429	3	1091.686	1101.839

Note: N=Obs used in calculating BIC; see [R] BIC note.

```
.
. regress x2 L.x2
```

Source	SS	df	MS	Number of obs	=	219
Model	8976.43149	1	8976.43149	F(1, 217)	=	1022.52
Residual	1904.9935	217	8.77877188	Prob > F	=	0.0000
				R-squared	=	0.8249
				Adj R-squared	=	0.8241
Total	10881.425	218	49.9147935	Root MSE	=	2.9629

x2	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]
x2					
L1.	.8966948	.028042	31.98	0.000	.8414251 .9519644
_cons	1.974379	.5511453	3.58	0.000	.8880959 3.060663

```
. estat ic
```

Akaike's information criterion and Bayesian information criterion

Model	Obs	ll(null)	ll(model)	df	AIC	BIC
.	219	-738.4262	-547.6138	2	1099.228	1106.006

Note: N=Obs used in calculating BIC; see [R] BIC note.

```
.
. * Les critères pointent 3 retards. Nous démarrons un ADF dans le cadre d'un modèle 3
.
```

```
. dfuller x2, lag(3) trend regress
```

Augmented Dickey-Fuller test for unit root Number of obs = 216

Test Statistic	----- Interpolated Dickey-Fuller -----		
	1% Critical Value	5% Critical Value	10% Critical Value
Z(t)	-2.254	-4.001	-3.435
			-3.135

MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.4596

D.x2	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
x2						
L1.	-.0803436	.0356478	-2.25	0.025	-.150617	-.0100701
LD.	-.229159	.0704872	-3.25	0.001	-.3681122	-.0902058
L2D.	-.2096334	.069319	-3.02	0.003	-.3462837	-.072983
L3D.	-.1683718	.0678489	-2.48	0.014	-.3021239	-.0346196
_trend	.0024583	.0038415	0.64	0.523	-.0051145	.0100312
_cons	1.314041	.575187	2.28	0.023	.1801608	2.447922

```
.
. * Nous acceptons l'hypothèse de racine unitaire. Il faut donc analyser la significativité
du trend
. * Ici nous avons t du trend t=0,64 <3.12, le coefficient de la tendance n'est pas
significatif.
. * Nous estimons le modèle 2
.
. dfuller x2, lag(3) regress
```

Augmented Dickey-Fuller test for unit root Number of obs = 216

Test Statistic	----- Interpolated Dickey-Fuller -----		
	1% Critical Value	5% Critical Value	10% Critical Value
Z(t)	-2.306	-3.471	-2.882
			-2.572

MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.1700

D.x2	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
x2						
L1.	-.0672638	.0291655	-2.31	0.022	-.1247568	-.0097707
LD.	-.2391796	.0686297	-3.49	0.001	-.3744673	-.103892
L2D.	-.2178756	.0680166	-3.20	0.002	-.3519548	-.0837964
L3D.	-.1749671	.0669677	-2.61	0.010	-.3069785	-.0429557
_cons	1.347762	.5719662	2.36	0.019	.2202624	2.475263

```
. * Il faut donc analyser la significativité du de la constante.
. * Ici nous avons t de la constannte t=2.36 <2.84, le coefficient de la tendance n'est pas
significatif.
. * C'est un processus DS sans dérive.
.
. * Il faut passer en différence première x2 et faire le corrélogramme
.
. corrgram D.x2, lag(15)
```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	-0.1952	-0.1954	8.4614	0.0036	- -	- -
2	-0.1513	-0.1974	13.568	0.0011	- -	- -
3	-0.1011	-0.1917	15.86	0.0012	-	-
4	0.0513	-0.0594	16.451	0.0025	-	-

5	0.0184	-0.0413	16.527	0.0055
6	0.0863	0.0740	18.22	0.0057
7	-0.0790	-0.0399	19.644	0.0064
8	0.0417	0.0552	20.043	0.0102
9	-0.0617	-0.0483	20.922	0.0130
10	0.0517	0.0305	21.54	0.0176
11	-0.1479	-0.1648	26.63	0.0052
12	0.0864	0.0081	28.374	0.0049
13	-0.0419	-0.0812	28.786	0.0070
14	0.1172	0.0866	32.029	0.0040
15	-0.0825	-0.0463	33.645	0.0038

.
 . * C'est un processus à mémoire (ce n'est pas une marche au hasard), les probabilités critiques Q sont tous largement
 . *inférieurs à 0.05

.
 . * Recherche de la représentation.
 . * Etant donné le corrélogramme nous tentons un ARMA(1,1) mais sans constante
 .
 . arima D.x2,ar(1) ma(1) noconstant

(setting optimization to BHHH)
 Iteration 0: log likelihood = -549.52111
 Iteration 1: log likelihood = -544.55791
 Iteration 2: log likelihood = -543.32799
 Iteration 3: log likelihood = -543.14085
 Iteration 4: log likelihood = -543.12835
 (switching optimization to BFGS)
 Iteration 5: log likelihood = -543.12703
 Iteration 6: log likelihood = -543.12685
 Iteration 7: log likelihood = -543.12685

ARIMA regression

Sample: 2 - 220	Number of obs	=	219
	Wald chi2(2)	=	77.10
Log likelihood = -543.1269	Prob > chi2	=	0.0000

D.x2		Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf. Interval]	
ARMA							
ar							
L1.		.4034706	.155909	2.59	0.010	.0978947	.7090465
ma							
L1.		-.7055428	.1199116	-5.88	0.000	-.9405653	-.4705204
/sigma		2.888244	.1193579	24.20	0.000	2.654307	3.122181

Note: The test of the variance against zero is one sided, and the two-sided confidence interval is truncated at zero.

.
 . * Nous validons la représentation en faisant les tests sur les résidus
 . predict résidu2, re
 (1 missing value generated)

.
 . corrgram résidu2, lag(15)

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	0.0220	0.0220	.10779	0.7427		
2	-0.0559	-0.0564	.8045	0.6688		
3	-0.0515	-0.0498	1.3988	0.7058		
4	0.0680	0.0671	2.4405	0.6553		
5	0.0490	0.0432	2.9827	0.7027		

6	0.0905	0.0979	4.8439	0.5640
7	-0.0531	-0.0458	5.4882	0.6006
8	0.0231	0.0359	5.6106	0.6908
9	-0.0645	-0.0738	6.5697	0.6818
10	0.0121	0.0020	6.6034	0.7623
11	-0.1375	-0.1551	11	0.4432
12	0.0552	0.0533	11.712	0.4691
13	-0.0243	-0.0329	11.851	0.5399
14	0.0994	0.1124	14.184	0.4361
15	-0.0588	-0.0438	15.003	0.4512

```
. * Il s'agit de faire le test ARCH (résidu au carré). On crée tout d'abord la variable des résidus au carré.
```

```
. * Puis on fait le corrélogramme
```

```
. gen résiducarré2=(résidu2)^2
(1 missing value generated)
```

```
. corrgram résiducarré2, lag(15)
```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 -1 0 1 [Autocorrelation] [Partial Autocor]
1	-0.0233	-0.0233	.12002	0.7290	
2	-0.0590	-0.0598	.89564	0.6390	
3	-0.0153	-0.0183	.94782	0.8139	
4	-0.0815	-0.0869	2.4434	0.6548	
5	0.0591	0.0570	3.2321	0.6643	
6	-0.1167	-0.1333	6.3245	0.3878	
7	-0.0047	-0.0040	6.3295	0.5018	
8	-0.0846	-0.1139	7.9724	0.4362	
9	0.1125	0.1254	10.887	0.2835	
10	0.1158	0.0882	13.994	0.1733	
11	-0.0714	-0.0495	15.18	0.1744	
12	0.0188	0.0071	15.262	0.2274	
13	-0.0105	0.0180	15.288	0.2897	
14	0.0852	0.0760	17.001	0.2561	
15	0.0239	0.0368	17.136	0.3108	

```
. * Aucun terme n'est significatif. Les résidus sont homocedastiques
```

```
. * On doit faire le teste Jarque - Bera
```

```
. jb résidu2
```

```
Jarque-Bera normality test: 5.46 Chi(2) .0652
```

```
Jarque-Bera test for Ho: normality:
```

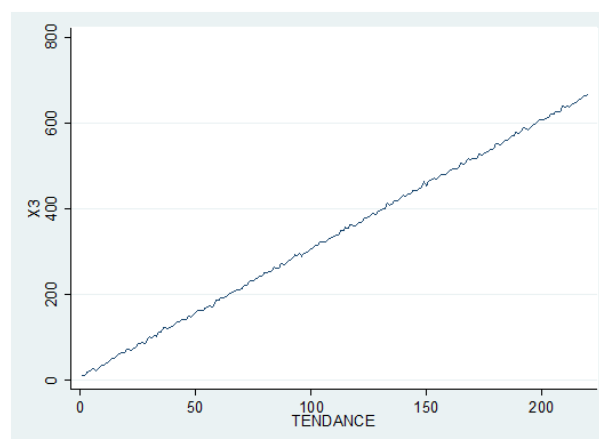
```
. * La statistique jB=4.46 affiche une probabilité critique de 0.06. Les résidus sont normaux (de justesse).
```

```
. * Comme il a suffi de différencier une fois x2 pour rendre le processus stationnaire nous validons un processus ARIMA (1,1,1)
```

```
. *///// L'analyse du processus x3
```

```
. * Tout d'abord faire le graphe de la relation
```

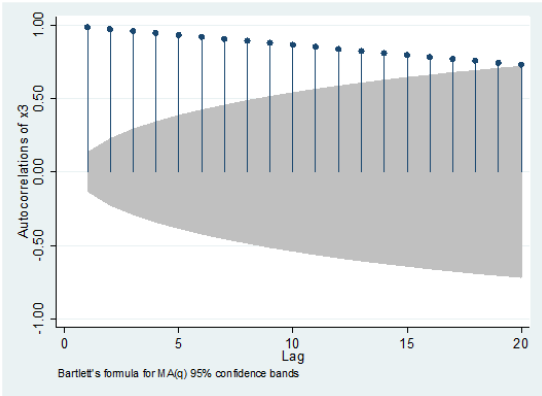
```
. twoway (tsline x3)
```



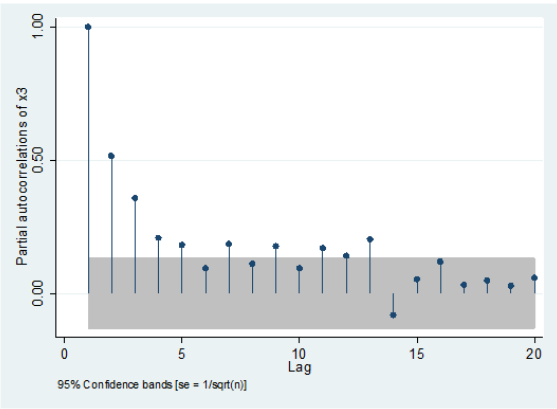
```
.  
* Faire le corrélogramme  
. corrgram x3, lag(20)
```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 0 1 [Autocorrelation]	-1 0 1 [Partial Autocor]
1	0.9860	0.9998	216.83	0.0000	-----	-----
2	0.9723	0.5152	428.65	0.0000	-----	-----
3	0.9588	0.3575	635.55	0.0000	-----	---
4	0.9452	0.2075	837.56	0.0000	-----	-
5	0.9318	0.1813	1034.8	0.0000	-----	-
6	0.9183	0.0934	1227.2	0.0000	-----	-
7	0.9045	0.1845	1414.9	0.0000	-----	-
8	0.8909	0.1098	1597.7	0.0000	-----	-
9	0.8775	0.1754	1775.9	0.0000	-----	-
10	0.8638	0.0934	1949.5	0.0000	-----	-
11	0.8502	0.1698	2118.4	0.0000	-----	-
12	0.8363	0.1402	2282.6	0.0000	-----	-
13	0.8229	0.2028	2442.4	0.0000	-----	-
14	0.8095	-0.0809	2597.8	0.0000	-----	-
15	0.7959	0.0514	2748.7	0.0000	-----	-
16	0.7826	0.1187	2895.3	0.0000	-----	-
17	0.7691	0.0321	3037.6	0.0000	-----	-
18	0.7558	0.0480	3175.8	0.0000	-----	-
19	0.7424	0.0278	3309.7	0.0000	-----	-
20	0.7292	0.0577	3439.5	0.0000	-----	-

```
. ac x3, lag(20)
```



```
. pac x3, lag(20)
```



```
.  
* A la lecture du corrélogramme (décroissance lente de AC) et une forte autocorrélation  
partielle à l'ordre 1.  
* Le processus n'est pas stationnaire et le graphe laisse à penser la présence d'un trend  
haussier.  
.  
* On démarre une stratégie simplifié de test : Modèle 3 Phililips_Perron (trend et constant)  
. pperron x3, lag(4) trend regress
```

```
Phillips-Perron test for unit root      Number of obs   =      219
                                         Newey-West lags =       4
```

	Test Statistic	----- Interpolated Dickey-Fuller -----		
		1% Critical Value	5% Critical Value	10% Critical Value
Z(rho)	-226.397	-28.193	-21.176	-17.897
Z(t)	-15.030	-4.000	-3.434	-3.134

MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.0000

x3	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
x3						
L1.	-.0230981	.0680655	-0.34	0.735	-.1572557	.1110595
_trend	3.065841	.2039797	15.03	0.000	2.663796	3.467887
_cons	10.33495	.6396618	16.16	0.000	9.074169	11.59573

. * Dans la mesure où il n'y a une racine unitaire (pp-stat=-15.03 <-3.343 (5%). On rejette l'hypothèse de

. *racine unitaire. Donc on peut utiliser directement la table de student pour analyser le coefficient du trend

. * Avec la table DF est pour le coefficient du trend on obtient t=15,03 >1.96 (5%) : le coefficient du trend est significatif.

. * Nous avons un processus TS. Il faut estimer la tendance pour ensuite l'éliminer

. regress x3 tendance

Source	SS	df	MS	Number of obs	=	220
Model	7967911.57	1	7967911.57	F(1, 218)	>	99999.00
Residual	1996.59318	218	9.15868432	Prob > F	=	0.0000
Total	7969908.16	219	36392.2747	R-squared	=	0.9997
				Adj R-squared	=	0.9997
				Root MSE	=	3.0263

x3	Coef.	Std. Err.	t	P> t	[95% Conf. Interval]	
tendance	2.996632	.0032128	932.73	0.000	2.990299	3.002964
_cons	7.171986	.4094656	17.52	0.000	6.364967	7.979004

. * Les coefficients sont tous significativement différents de 0.

. predict résidu3, re

. corrgram résidu3, lag(15)

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1	0	1	-1	0	1
					[Autocorrelation]			[Partial Autocor]		
1	-0.0231	-0.0231	.11869	0.7305						
2	0.0081	0.0076	.13337	0.9355						
3	0.0348	0.0352	.40586	0.9390						
4	-0.0408	-0.0394	.78178	0.9409						
5	-0.0271	-0.0298	.94886	0.9666						
6	-0.1004	-0.1041	3.2516	0.7767						
7	0.0101	0.0079	3.275	0.8585						
8	-0.0498	-0.0470	3.8455	0.8708						
9	0.0322	0.0360	4.0861	0.9057						
10	-0.0219	-0.0292	4.1972	0.9380						
11	0.0647	0.0645	5.1742	0.9224						
12	0.0626	0.0562	6.0943	0.9113						
13	0.1170	0.1367	9.3258	0.7479						
14	-0.1236	-0.1436	12.948	0.5306						

```
15      -0.0132  -0.0162  12.989  0.6031
```

```
. gen residucarré=résidu3^2
```

```
. corrgram residucarré, lag(15)
```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 [Autocorrelation]	0	1 [Partial Autocor]
1	-0.0864	-0.0866	1.6666	0.1967			
2	0.0060	-0.0018	1.6748	0.4328			
3	0.0453	0.0460	2.1362	0.5446			
4	-0.0595	-0.0525	2.936	0.5686			
5	-0.0793	-0.0917	4.366	0.4980			
6	0.0188	0.0015	4.447	0.6164			
7	-0.0894	-0.0839	6.2811	0.5073			
8	-0.1163	-0.1339	9.3991	0.3098		-	
9	0.0099	-0.0238	9.4217	0.3993			
10	-0.0713	-0.0765	10.603	0.3892			
11	-0.0256	-0.0457	10.756	0.4639			
12	-0.0078	-0.0472	10.771	0.5487			
13	-0.0301	-0.0587	10.984	0.6121			
14	0.0310	0.0051	11.212	0.6693			
15	0.0208	-0.0172	11.315	0.7300			

```
. * Les résidus sont homocedastiques
```

```
. jb résidu3
```

```
Jarque-Bera normality test: 1.249 Chi(2) .5354
```

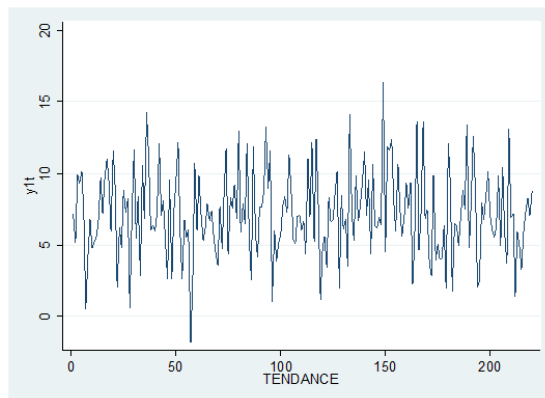
```
Jarque-Bera test for Ho: normality:
```

```
. * une probabilité de 0.53, nous acceptons la normalité des résidus. C'est un processus TS
```

```
. * Si on supprime la tendance le processus est stationnaire
```

```
. gen ylt=x3-2.996632*tendance
```

```
. twoway (tsline ylt)
```



```
. corrgram ylt
```

LAG	AC	PAC	Q	Prob>Q	-1 [Autocorrelation]	0	1 [Partial Autocor]
1	-0.0231	-0.0231	.11869	0.7305			
2	0.0081	0.0076	.13337	0.9355			
3	0.0348	0.0352	.40586	0.9390			
4	-0.0408	-0.0394	.78178	0.9409			
5	-0.0271	-0.0298	.94886	0.9666			
6	-0.1004	-0.1041	3.2516	0.7767			
7	0.0101	0.0079	3.275	0.8585			
8	-0.0498	-0.0470	3.8455	0.8708			
9	0.0322	0.0360	4.0861	0.9057			
10	-0.0219	-0.0292	4.1972	0.9380			
11	0.0647	0.0645	5.1742	0.9224			
12	0.0626	0.0562	6.0943	0.9113			
13	0.1170	0.1367	9.3258	0.7479		-	

[illegible]

Dickey-Fuller test for unit root Number of obs = 219

MacKinnon approximate p-value for Z(t) = 0.0000

```
.
end of do-file

. exit, clear
```