

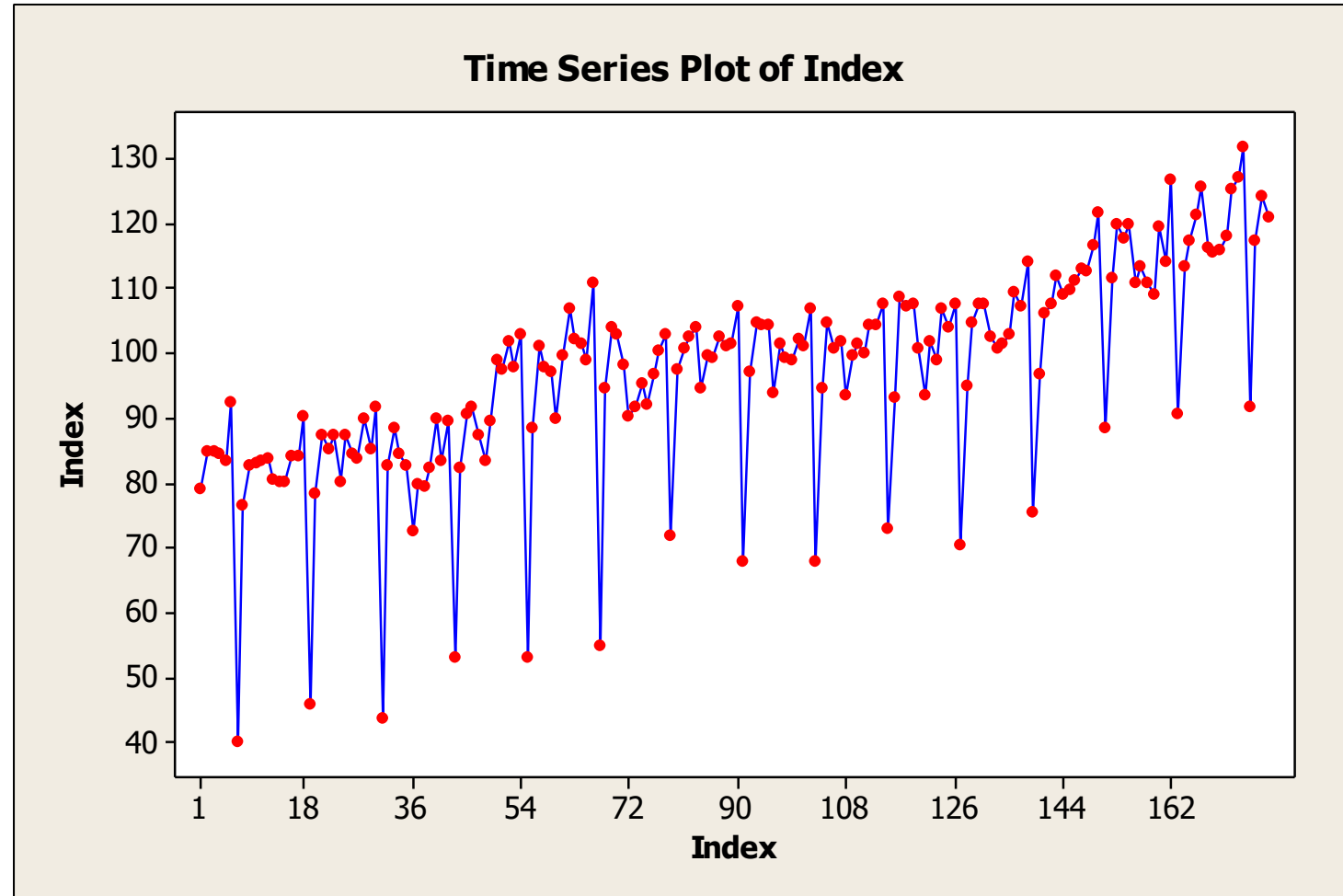
Föreläsning 7

Fortsättning ARIMA och SäsongsarIMA

Prognoser för ARIMA-modeller och SARIMA-modeller

Forts Kap 5

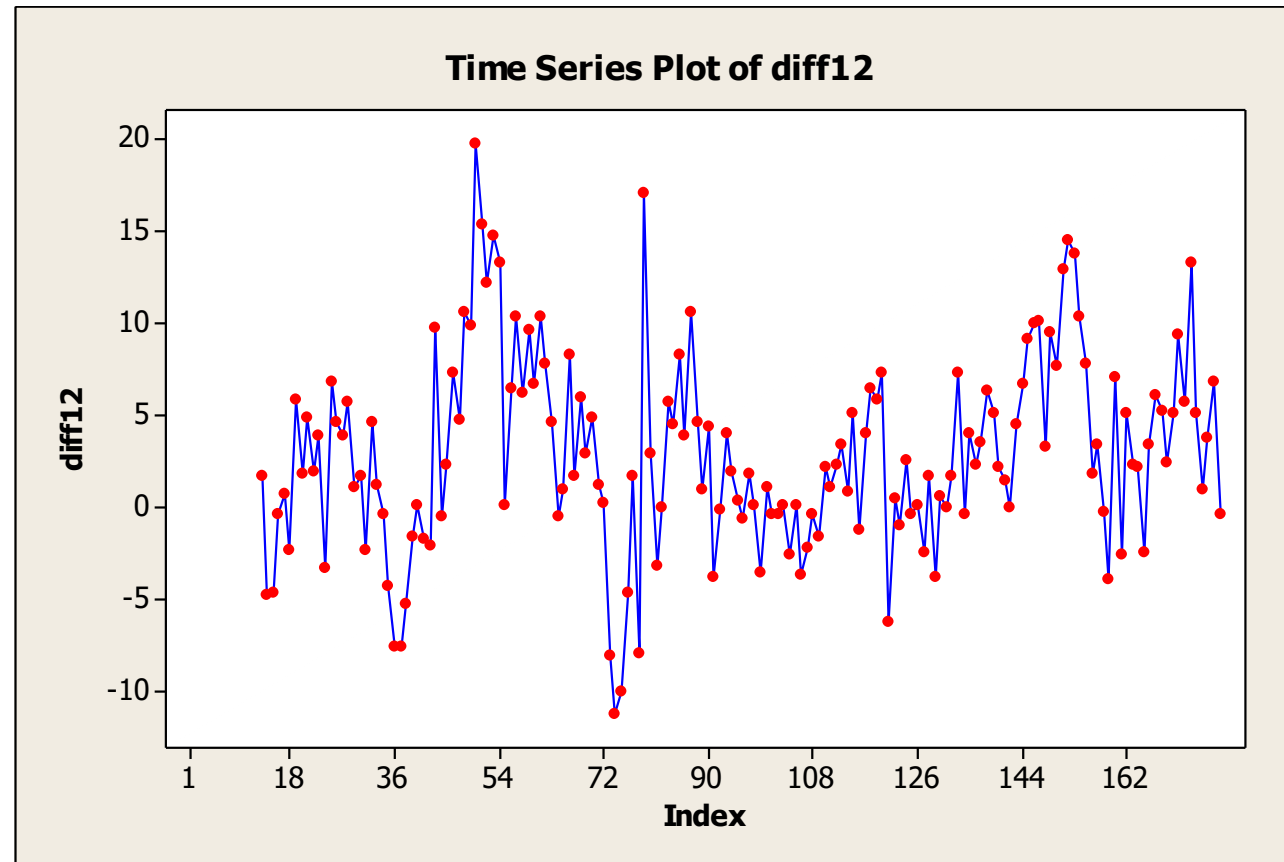
Forts Pappersproduktion



Vi har följt punkt 1. Vi fortsätter nu med punkt 2.

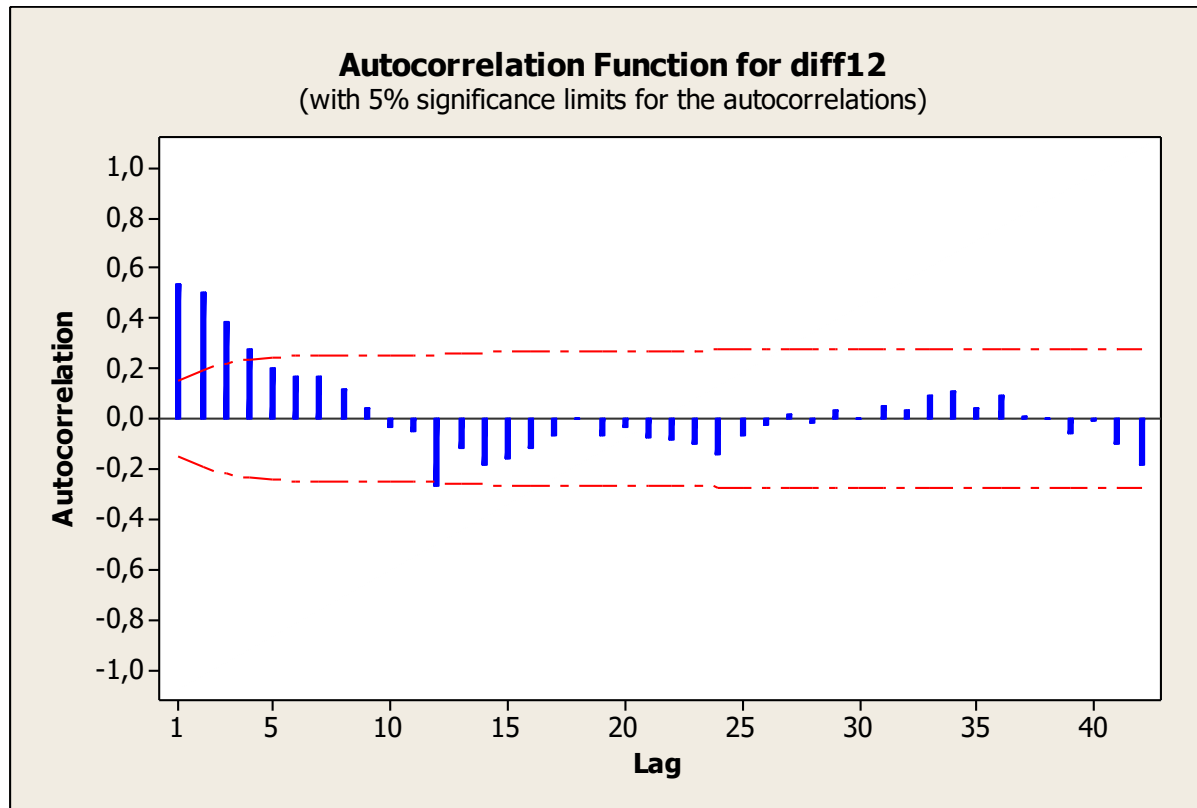
1. Säsongrensa tidsserien med klassisk komponentuppdelning
2. Differentiera för säsong

2. Diffa för säsong. Diff12



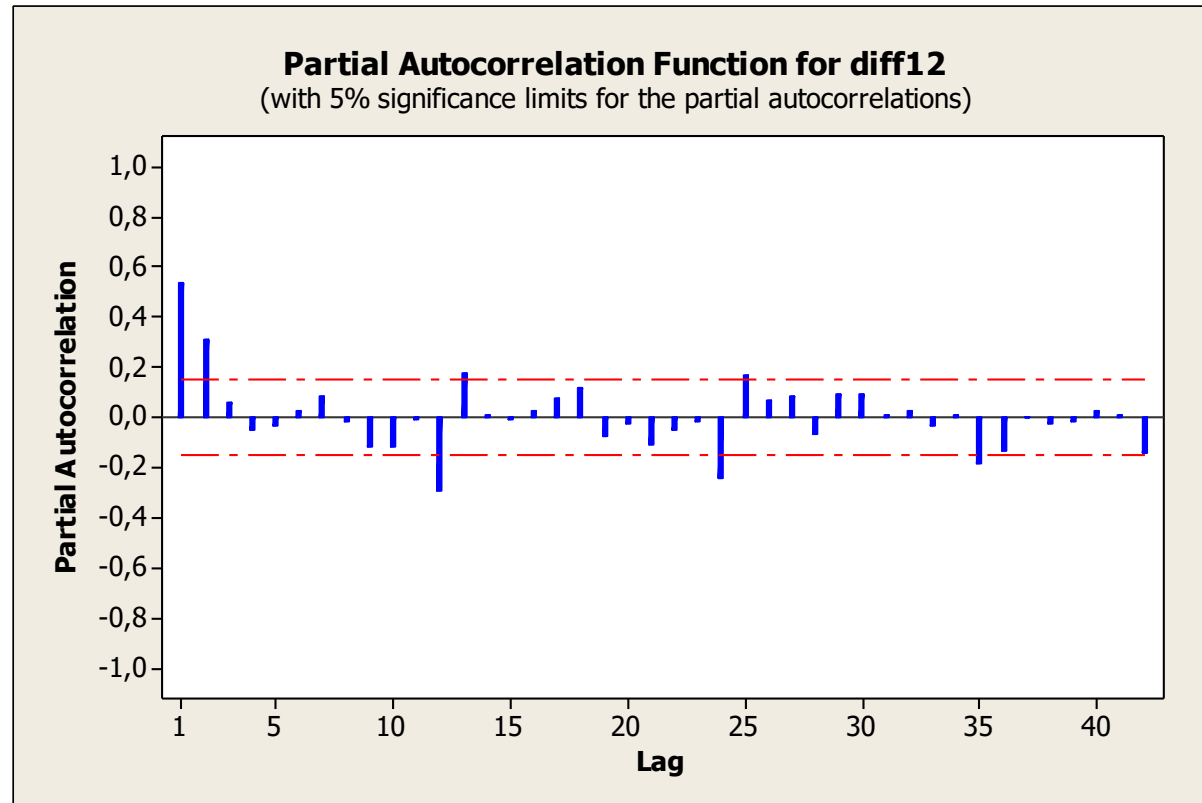
Vi ser att när vi differentierar för säsong så försvinner även trenden. Så vid **kraftig** säsongsvariation så börja alltid med att diffa för säsong.

SAC på diff12



Graf och SAC visar på att diff12 är stationär. Fortsätt då att studera SPAC. Vi ser i SAC en spik i lag 12. Och snabbt avtagande i de första laggarna.

SPAC på diff12



Måndasdata. Vi ser spikar vid lag 12, 24, 36,...
Två spikar i början

Hur hittar vi en SARIMA-modell

När vi ska hitta en modell för säsongsdelen så gör vi på samma sätt som när vi hittade en $ARMA(p,d,q)$ -modell.

Men nu tittar vi endast på var L :te lag.

Ex 12, 24, 36, 48,... för månadsdata och 4, 8, 12, 16,... för kvartalsdata

$ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_L$ Denna typ av modell kallar vi SARIMA

Förslag på modell för diff12

SAC avtar ganska snabbt i början

SPAC har två spikar i början.

→ ARMA(2,0) för **diff12**

→ ARIMA(2,0,0)(0,**1**,0) för y_t

Pröva nu denna modell så ska vi se att mönstret var 12:e spik kommer finnas kvar i SAC för residualerna.

Alternativt är att man modellerar säsongeffekterna direkt.

ARIMA Model: **diff12**

Estimates at each iteration

Iteration	SSE		Parameters		
0	3827,36	0,100	0,100	2,350	
1	3171,55	0,250	0,213	1,562	
2	3002,96	0,363	0,304	0,946	
3	3002,14	0,368	0,312	0,887	
4	3002,14	0,368	0,313	0,881	
5	3002,14	0,368	0,313	0,881	

Relative change in each estimate less
than 0,0010

Final Estimates of Parameters

Type		Coef	SE Coef	T	P
AR	1	0,3676	0,0747	4,92	0,000
AR	2	0,3133	0,0748	4,19	0,000
Constant		0,8807	0,3328	2,65	0,009
Mean		2,760	1,043		

Number of observations: 166

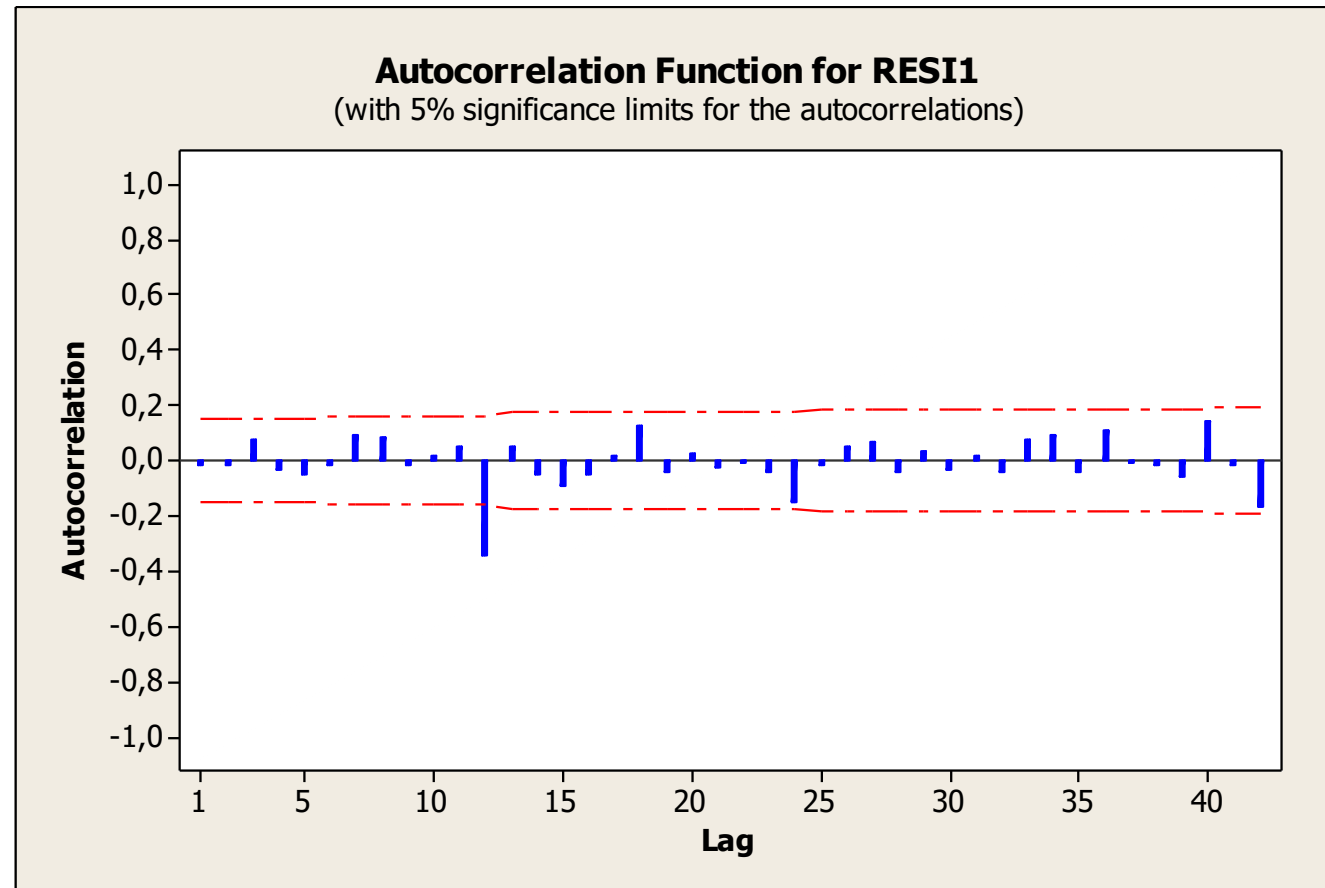
Residuals: SS = 2996,99 (backforecasts excluded)

MS = 18,39 DF = 163

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	26,2	37,5	45,9	64,6
DF	9	21	33	45
P-Value	0,002	0,015	0,067	0,029

SAC på residualerna



Fortsätt nu att modellera säsongsvariationen

- Men först ska vi titta på ett utvärderingsmått för residualerna
- Vi tar även lite teori

Box-Pierce-Statistika

Vid residualanalys så vill vi pröva om de K första autokorrelationerna för residualerna är 0.

H_0 : De K första autokorrelationerna är 0

Detta görs med statistikan:

$$Q = (n - d) \sum_{l=1}^K r_l^2$$

Förkasta nollhypotesen om $Q > \chi^2(K - q)$

där q är antalet parametrar i modellen.

Eftersom vi vill att SAC för residualerna ska vara små så vill vi **inte** förkasta nollhypotesen.

Ex Pappersproduktion **Första** modellen

ARIMA Model: **DESE1**

Final Estimates of Parameters

Type		Coef	SE Coef	T	P
MA	1	0,6522	0,0577	11,31	0,000
Constant		0,21802	0,09463	2,30	0,022

Differencing: 1 regular difference

Number of observations: Original series 178, after differencing 177

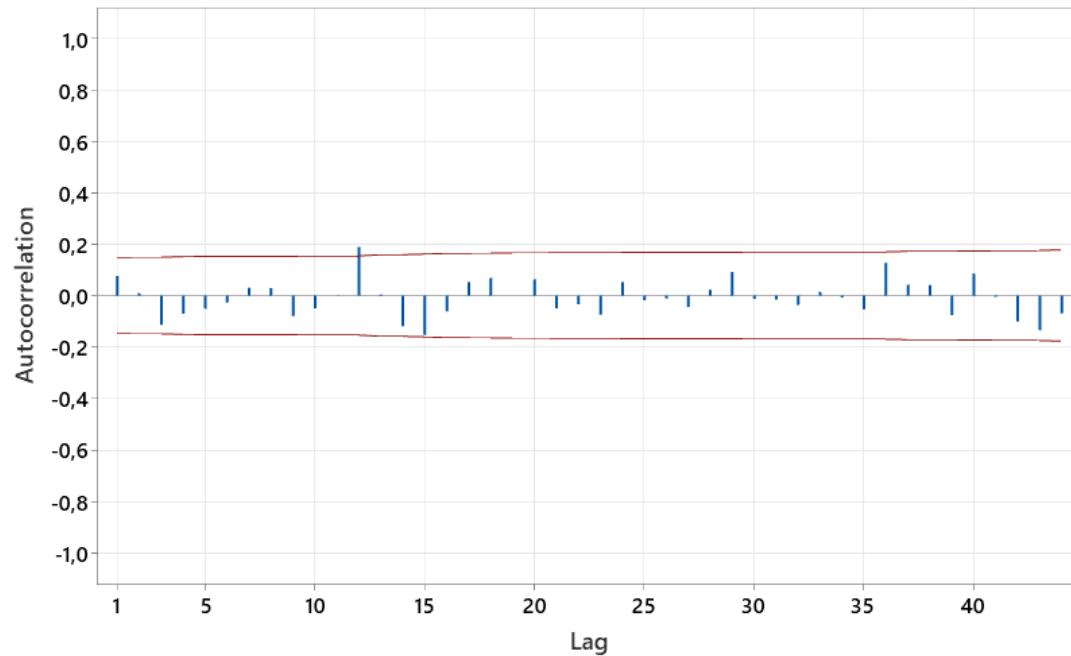
Residuals: SS = 2273,62 (backforecasts excluded)
 MS = 12,99 DF = 175

Modified **Box-Pierce** (Ljung-Box) Chi-Square statistic

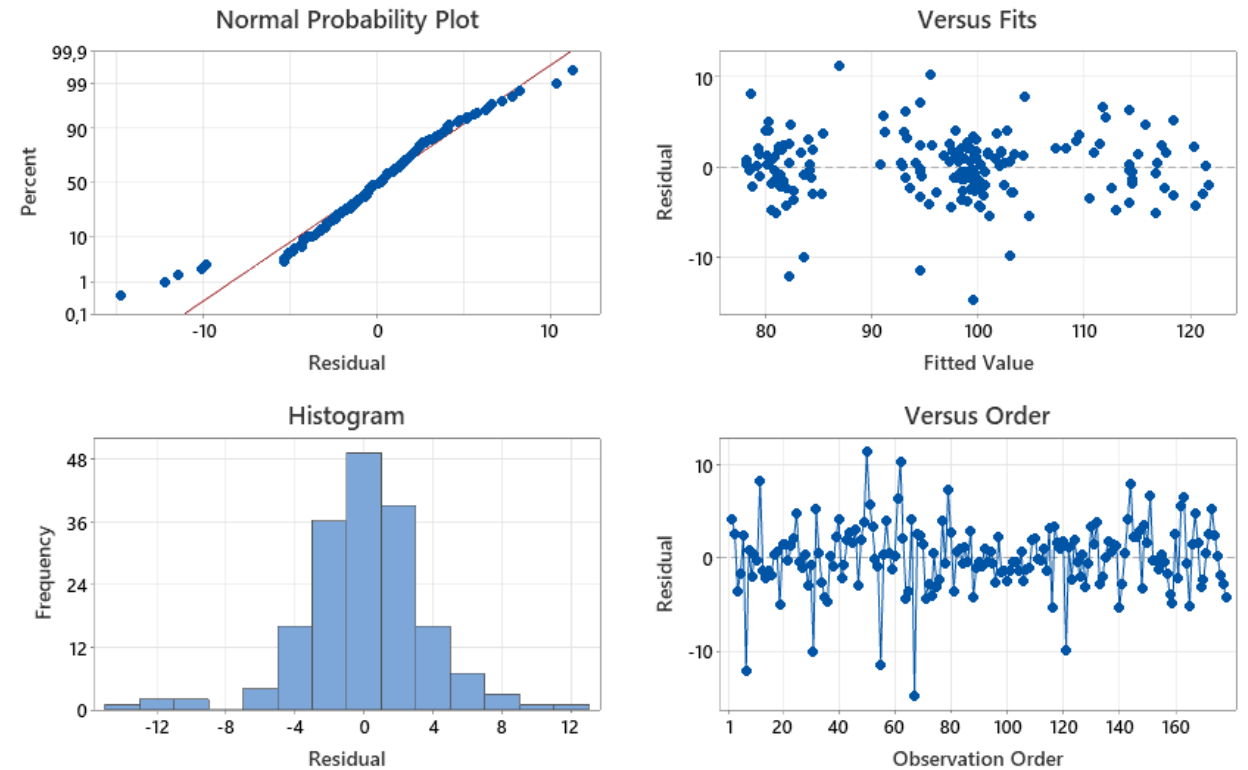
Lag	12	24	36	48
Chi-Square	13,8	26,7	33,8	48,9
DF	10	22	34	46
P-Value	0,182	0,223	0,476	0,357

Residualanalys Första modellen

ACF of Residuals for DESE1
(with 5% significance limits for the autocorrelations)



Residual Plots for DESE1



Andra modellen

ARIMA Model: **diff12**

Estimates at each iteration

Iteration	SSE		Parameters		
0	3827,36	0,100	0,100	2,350	
1	3171,55	0,250	0,213	1,562	
2	3002,96	0,363	0,304	0,946	
3	3002,14	0,368	0,312	0,887	
4	3002,14	0,368	0,313	0,881	
5	3002,14	0,368	0,313	0,881	

Relative change in each estimate less
than 0,0010

Final Estimates of Parameters

Type		Coef	SE Coef	T	P
AR	1	0,3676	0,0747	4,92	0,000
AR	2	0,3133	0,0748	4,19	0,000
Constant		0,8807	0,3328	2,65	0,009
Mean		2,760	1,043		

Number of observations: 166

Residuals: SS = 2996,99 (backforecasts excluded)

MS = 18,39 DF = 163

Modified **Box-Pierce** (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	26,2	37,5	45,9	64,6
DF	9	21	33	45
P-Value	0,002	0,015	0,067	0,029

Inte bra. p-värdena är små

Teori SARIMA= SäsongARIMA

ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_L

I en ren SARIMA modellerar vi endast var L : *te* tidsavstånd. Låt z_t vara den stationära serien, dvs den eventuellt differentierade serien.

SAR(P) L är säsonglängd: 2, 4, 12 som exempel

$$z_t = \delta + \phi_{1,L}z_{t-L} + \phi_{2,L}z_{t-2L} + \dots + \phi_{P,L}z_{t-PL} + a_t$$

$$z_t - \phi_{1,L}z_{t-L} - \phi_{2,L}z_{t-2L} - \dots - \phi_{P,L}z_{t-PL} = \delta + a_t$$

$$(1 - \phi_{1,L}B^L - \phi_{2,L}B^{2L} - \dots - \phi_{P,L}B^{PL})z_t = \delta + a_t$$

$$\Phi_P^*(B^L)z_t = \delta + a_t$$

$$\Phi_P^*(B^L) = (1 - \phi_{1,L}B^L - \phi_{2,L}B^{2L} - \dots - \phi_{P,L}B^{PL})$$

P väljs på samma sätt som tidigare men nu studeras endast var L : *te* spik i SAC och SPAC

SMA(Q), L är säsongslängd: 2, 4, 12

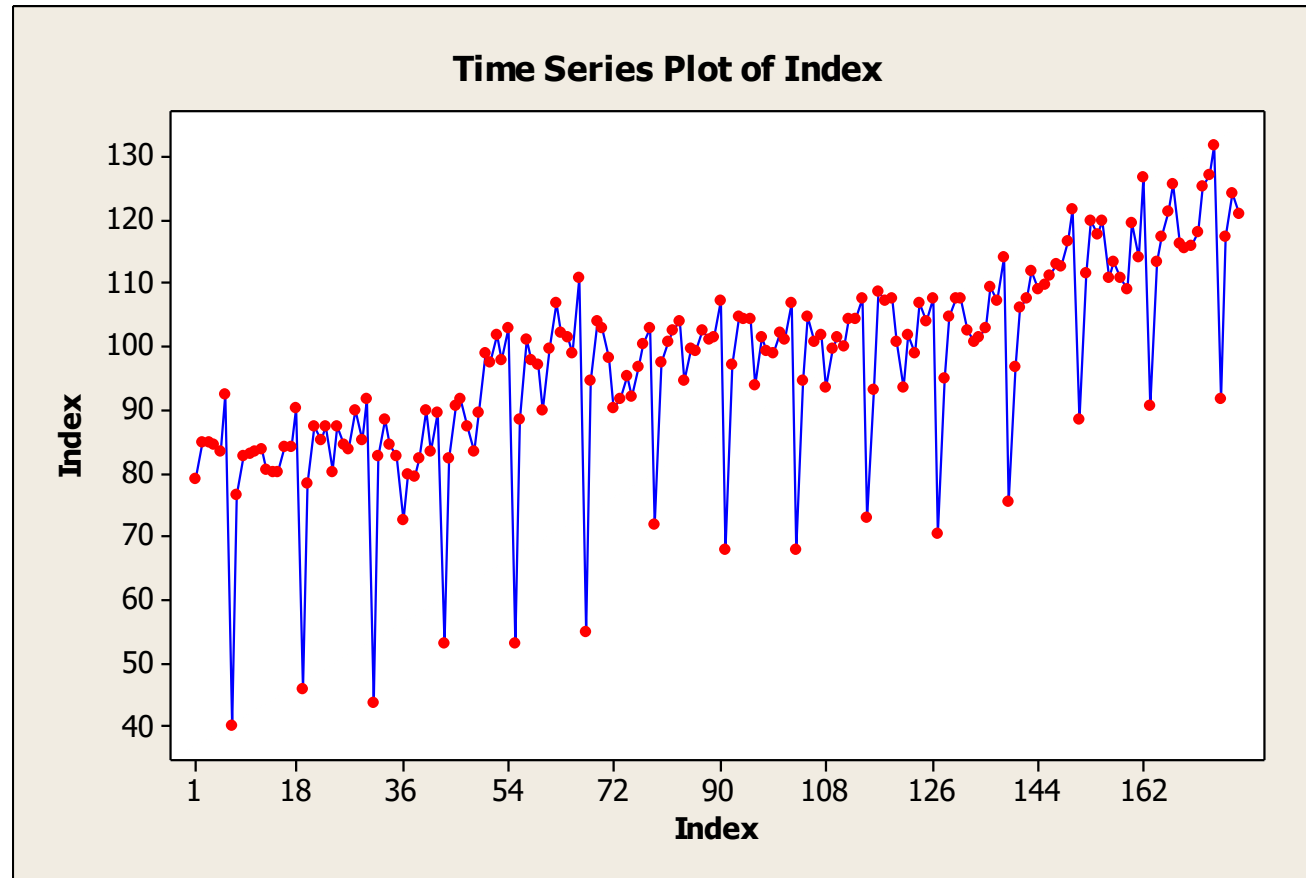
$$z_t = \delta + a_t - \theta_{1,L}a_{t-L} - \theta_{2,L}a_{t-2L} - \dots - \theta_{Q,L}a_{t-QL}$$

$$z_t = \delta + (1 - \theta_{1,L}B^L - \theta_{2,L}B^{2L} - \dots - \theta_{Q,L}B^{QL})a_t$$

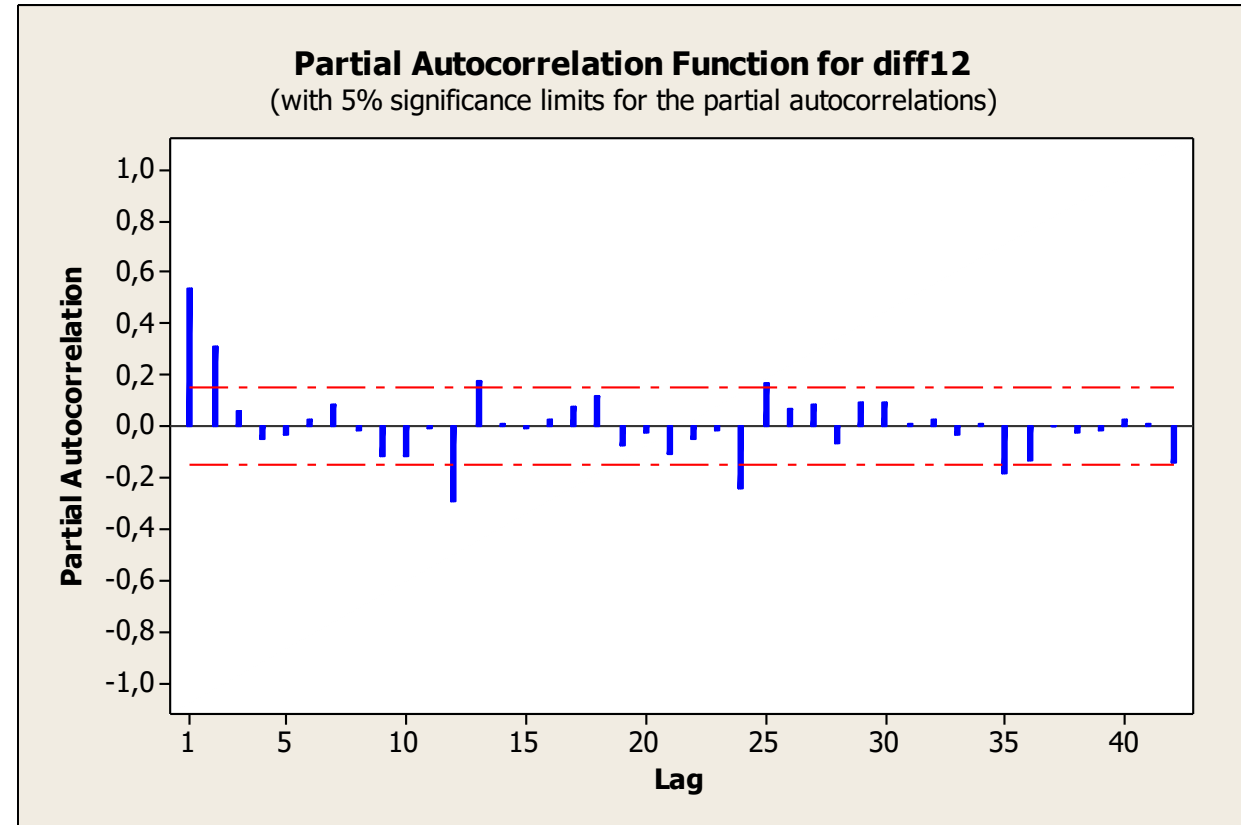
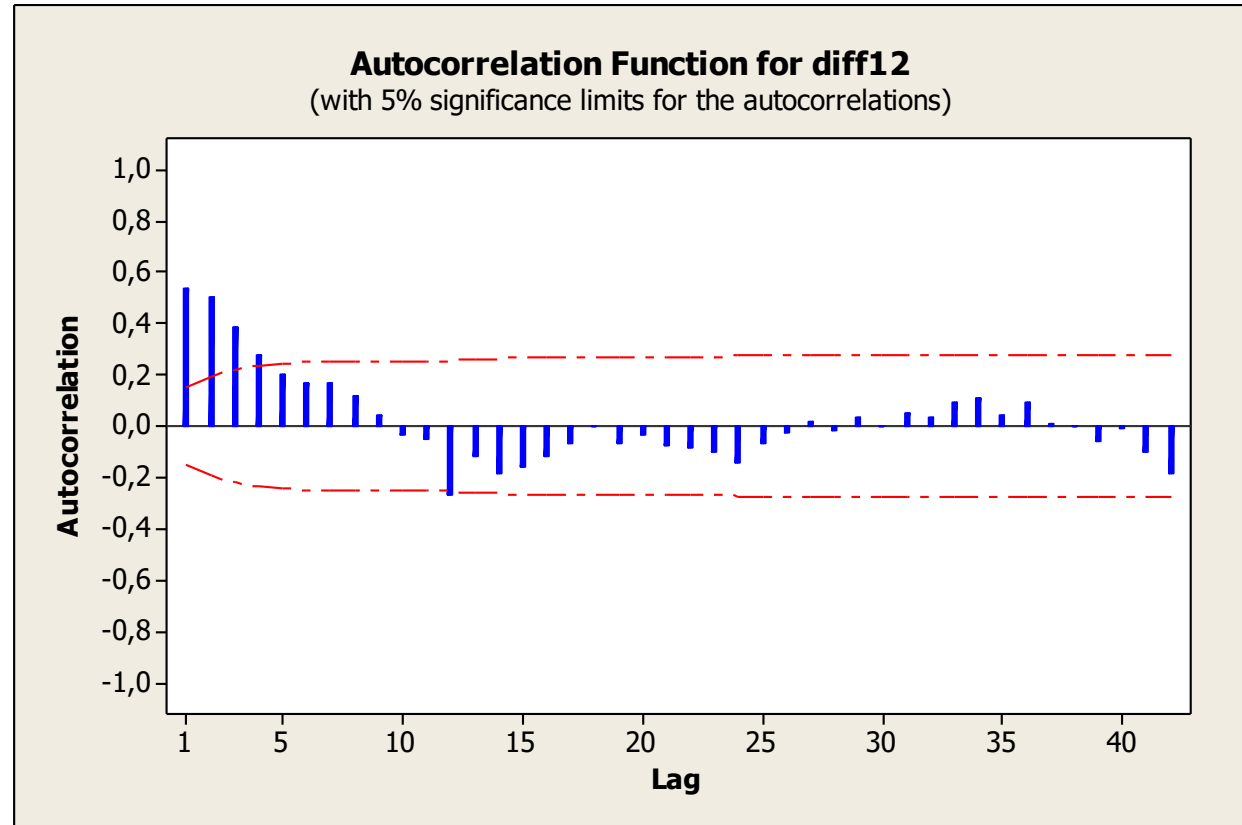
$$z_t = \delta + \Theta_Q^*(B^L)a_t$$

Q väljs på samma sätt som tidigare men vi tittar endast på var L :te spik i SAC och SPAC

Ex Pappersproduktion



Differentiera serien för säsong, diff12, D=1



ARIMA

Series: ☒ Fit seasonal model
Period:

	Nonseasonal	Seasonal
Autoregressive:	<input type="text" value="2"/>	<input type="text" value="0"/>
Difference:	<input type="text" value="0"/>	<input type="text" value="1"/>
Moving average:	<input type="text" value="0"/>	<input type="text" value="1"/>

☒ Include constant term in model
☐ Starting values for coefficients:

Select

Help

Graphs... Forecasts...
Results... Storage...
OK Cancel

Vi prövar med att anpassa en $ARIMA(2,0,0)(0,1,1)_{12}$

ARIMA Model: Index

Estimates at each iteration

Iteration	SSE		Parameters			
0	3629,29	0,100	0,100	0,100	2,350	
1	2779,04	0,250	0,213	0,242	1,542	
2	2446,76	0,337	0,272	0,392	1,102	
3	2273,36	0,394	0,300	0,542	0,844	
4	2190,27	0,433	0,300	0,678	0,726	
5	2178,22	0,444	0,282	0,721	0,744	
6	2176,33	0,447	0,275	0,737	0,756	
7	2175,96	0,447	0,272	0,744	0,761	
8	2175,87	0,448	0,271	0,747	0,763	
9	2175,86	0,448	0,271	0,749	0,764	
10	2175,85	0,448	0,271	0,750	0,764	
11	2175,85	0,448	0,270	0,750	0,765	

Relative change in each estimate less than 0,0010

Final Estimates of Parameters

Type		Coef	SE Coef	T	P
AR	1	0,4480	0,0752	5,96	0,000
AR	2	0,2704	0,0754	3,59	0,000
SMA	12	0,7500	0,0564	13,30	0,000
Constant		0,76464	0,07526	10,16	0,000

Differencing: 0 regular, 1 seasonal of order 12

Number of observations: Original series 178, after differencing 166

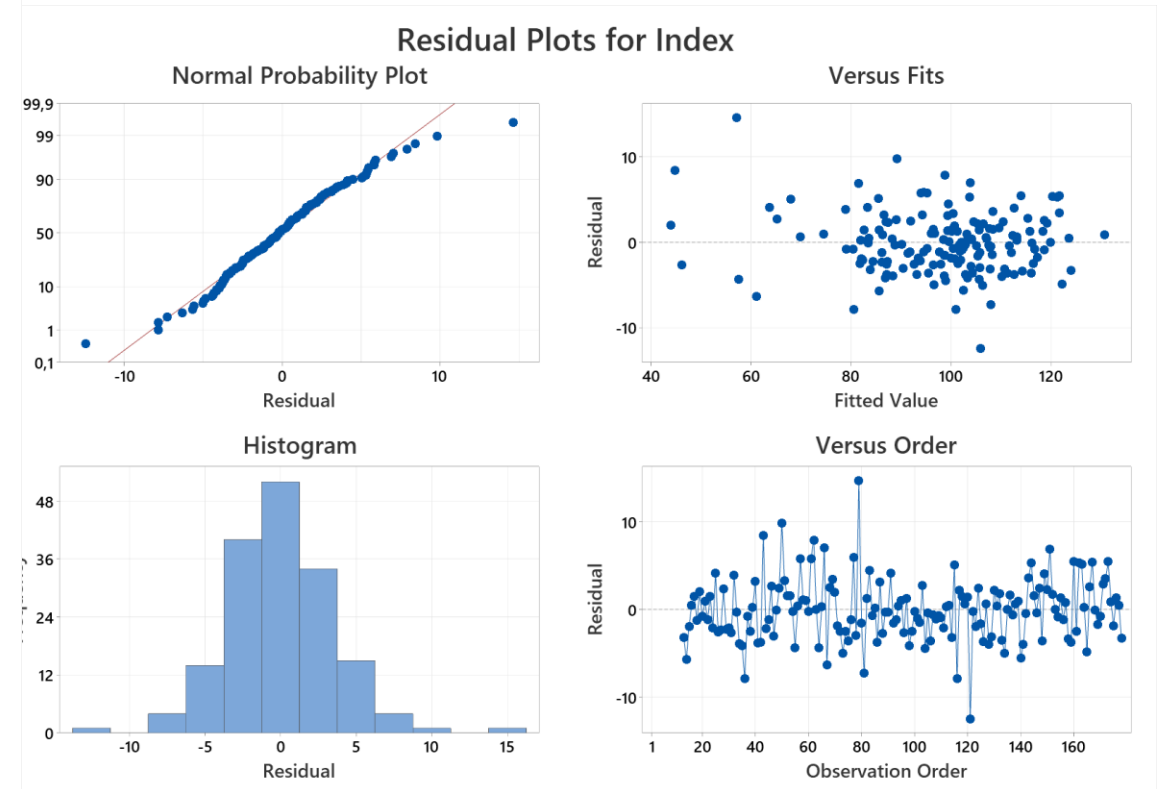
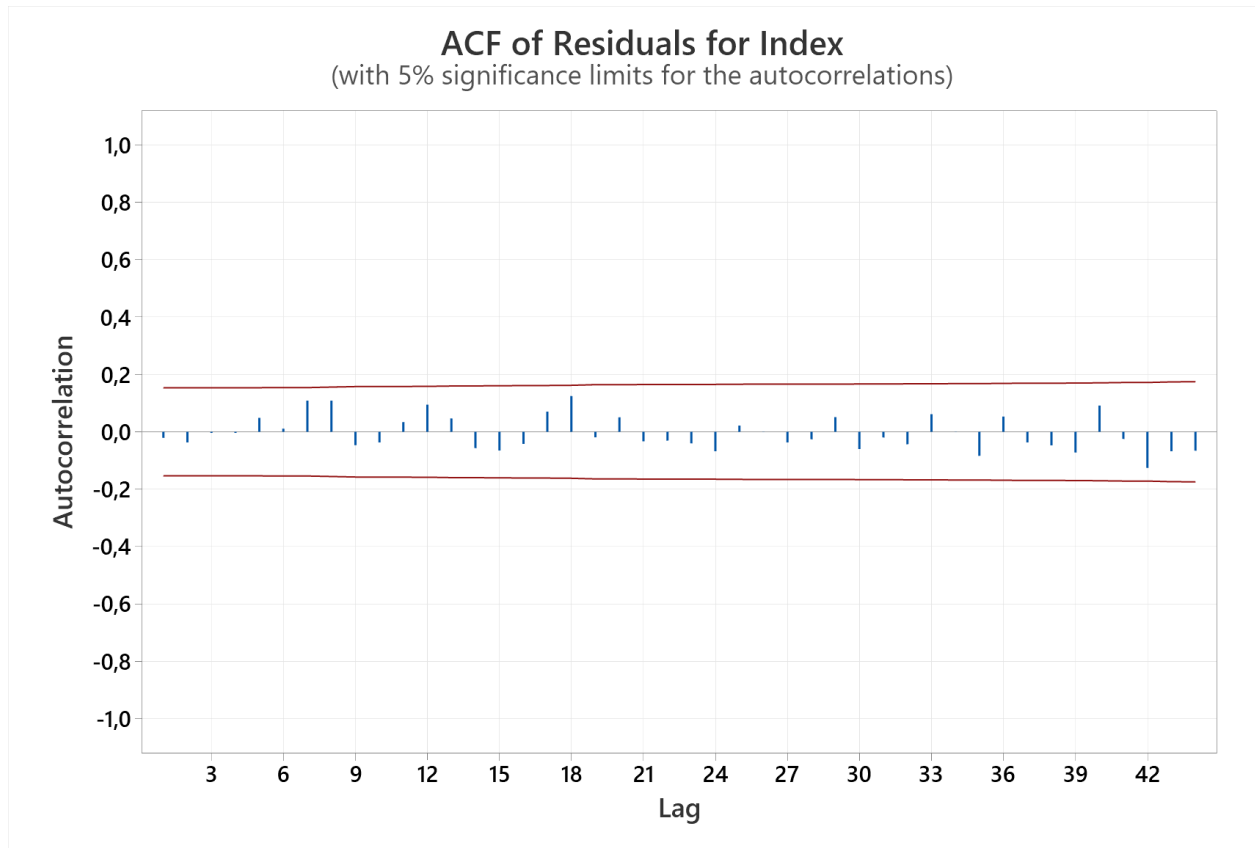
Residuals: SS = 2080,86 (backforecasts excluded)

MS = 12,84 DF = 162

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
Chi-Square	6,3	14,4	19,9	35,1
DF	8	20	32	44
P-Value	0,614	0,809	0,954	0,828

Residualanalys Andra modellen



Prognos

Gör först prognos för den differentierade serien eller för den säsongrensade serien.

Därefter justeras prognosen så att den gäller för y_t

Notation:

$\hat{Y}_{T+\tau}(T)$ = prognos för $Y_{T+\tau}$ då prognosen görs vid tidpunkt T för tidpunkt $T + \tau$

Prognos för z_t och a_t då de är inne i modellen

- Om t är dåtid så prognostiseras z_t med observation och a_t med residual
- Om t är framtid så prognostiseras z_t med prognos och a_t med 0

1. Säsongrensad serie, MA(1)

Beräkna prognoser för y_t för
nästkommande tre månader.

Visas på tavlan

De sista 5 värdena i serien

DESE	resid	År månad	
122,741	2,32237	2004	6
121,552	0,10709	2004	7
119,760	-1,93984	2004	8
118,325	-2,91865	2004	9
116,160	-4,2862	2004	10

Prognos för nov dec 2004 samt jan 2005 enligt

Forecasts from period 178

95% Limits

Period	Forecast	Lower	Upper	Actual
179	119,174	112,107	126,240	
180	119,392	111,910	126,873	
181	119,610	111,735	127,484	

Seasonal Indices

Period	Index
1	0,3795
2	0,8295
3	0,7441
4	5,3920
5	3,6420
6	8,9587
7	-29,9517
8	-2,5601
9	5,8753
10	4,6399
11	5,1753
12	-3,1247

Ex Pappersproduktion Första modellen

ARIMA Model: DESE1

Final Estimates of Parameters

Type		Coef	SE Coef	T	P
MA	1	0,6522	0,0577	11,31	0,000
Constant		0,21802	0,09463	2,30	0,022

Differencing: 1 regular difference

Number of observations: Original series 178, after differencing 177

Residuals: SS = 2273,62 (backforecasts excluded)
MS = 12,99 DF = 175

Modified Box-Pierce (Ljung-Box) Chi-Square statistic

Lag	12	24	36	48
=Chi-Square	13,8	26,7	33,8	48,9
DF	10	22	34	46
P-Value	0,182	0,223	0,476	0,357

$$(1 - B)DESE_t = \delta + \Theta_1(B)a_t$$

2. Modell 2

Final Estimates of Parameters

Type	Coef	SE Coef	T-Value	P-Value
AR 1	0,4480	0,0752	5,96	0,000
AR 2	0,2704	0,0754	3,59	0,000
SMA 12	0,7500	0,0564	13,30	0,000
Constant	0,7646	0,0753	10,16	0,000

Differencing: 0 regular, 1 seasonal of order 12

Number of observations: Original series 178, after differencing 166

Residuals: SS = 2080,86 (backforecasts excluded)
MS = 12,84 DF = 162

$$\Phi_2(B)(1 - B^{12})y_t = \delta + \Theta_1^*(B^{12})a_t$$

De sista 13 värdena i serien

Beräkna prognos för y_t för nästkommande tre månader.

Visas på tavlan. Jämför prognoserna med modellen ovan

År	mån	y_t	diff12	Resid
2003	10	121,2	3,4	2,55181
2003	11	125,7	6,0	5,38271
2003	12	116,1	5,2	-0,06830
2004	1	115,6	2,4	-1,71964
2004	2	116,0	5,0	-0,75025
2004	3	118,2	9,3	2,85530
2004	4	125,2	5,7	3,49452
2004	5	127,2	13,2	5,49363
2004	6	131,7	5,1	0,87310
2004	7	91,6	0,9	-1,85568
2004	8	117,2	3,7	1,32046
2004	9	124,2	6,8	0,50082
2004	10	120,8	-0,4	-3,29763

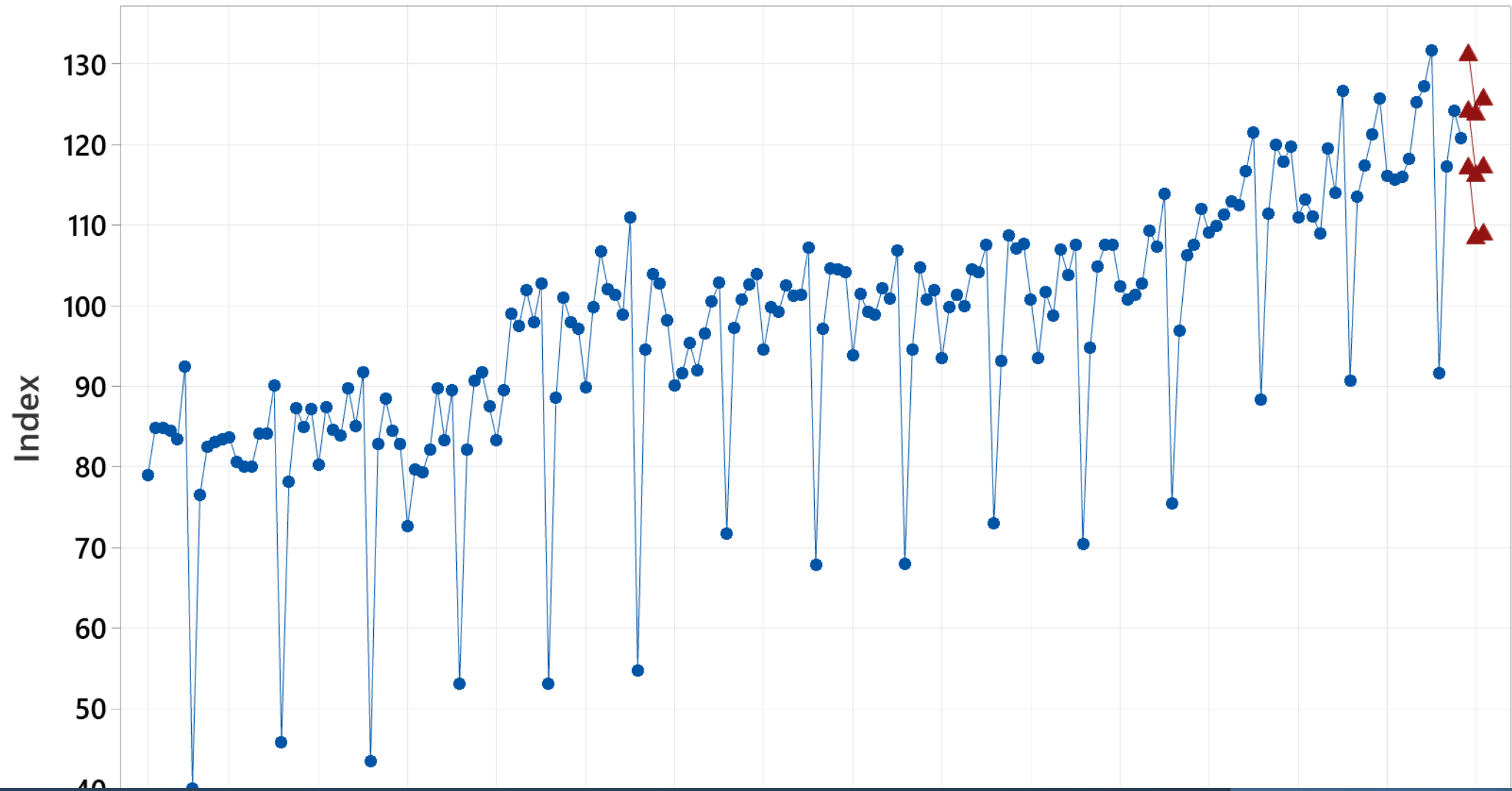
ARIMA(2,0,0)(0,1,1)₁₂

- Prognoser enligt MINITAB

Forecasts from period 178

Period	Forecast	95% Limits		Actual
		Lower	Upper	
179	124,087	117,062	131,113	
180	116,085	108,387	123,784	
181	117,212	108,832	125,592	

Time Series Plot for Index
(with forecasts and their 95% confidence limits)



Ett annat Exempel

$$\text{SARIMA}(p,d,q)(P,D,Q)_L = \text{SARIMA}(1,1,0)(0,1,1)_{12}$$

$$\text{SARIMA}(0,1,0)(0,1,0)_{12}$$

$$(1 - B)(1 - B^{12})y_t \quad d=1 \text{ och } D=1$$

$$\text{SARIMA}(1,0,0)(0,0,0)_{12}$$

$$(1 - \varphi_1 B)y_t = a_t \quad p=1$$

$$\text{SARIMA}(0,0,0)(0,0,1)_{12}$$

$$y_t = (1 - \theta_{1,12} B^{12})a_t \quad Q=1$$

Sätt ihop dessa tre ekvationer till en $\text{SARIMA}(1,1,0)(0,1,1)_{12}$

$$(1 - \varphi_1 B)(1 - B)(1 - B^{12})y_t = (1 - \theta_{1,12} B^{12})a_t$$

$$\Phi_1(B)(1 - B)(1 - B^{12})y_t = \Theta_1^*(B^{12})a_t$$

Största modellen

ARIMA(p,d,q)(P,D,Q)_L

$$\Phi_p(B)\Phi_P^*(B^L)(1-B)^d(1-B^L)^D y_t = \Theta_q(B)\Theta_Q^*(B^{12})a_t$$