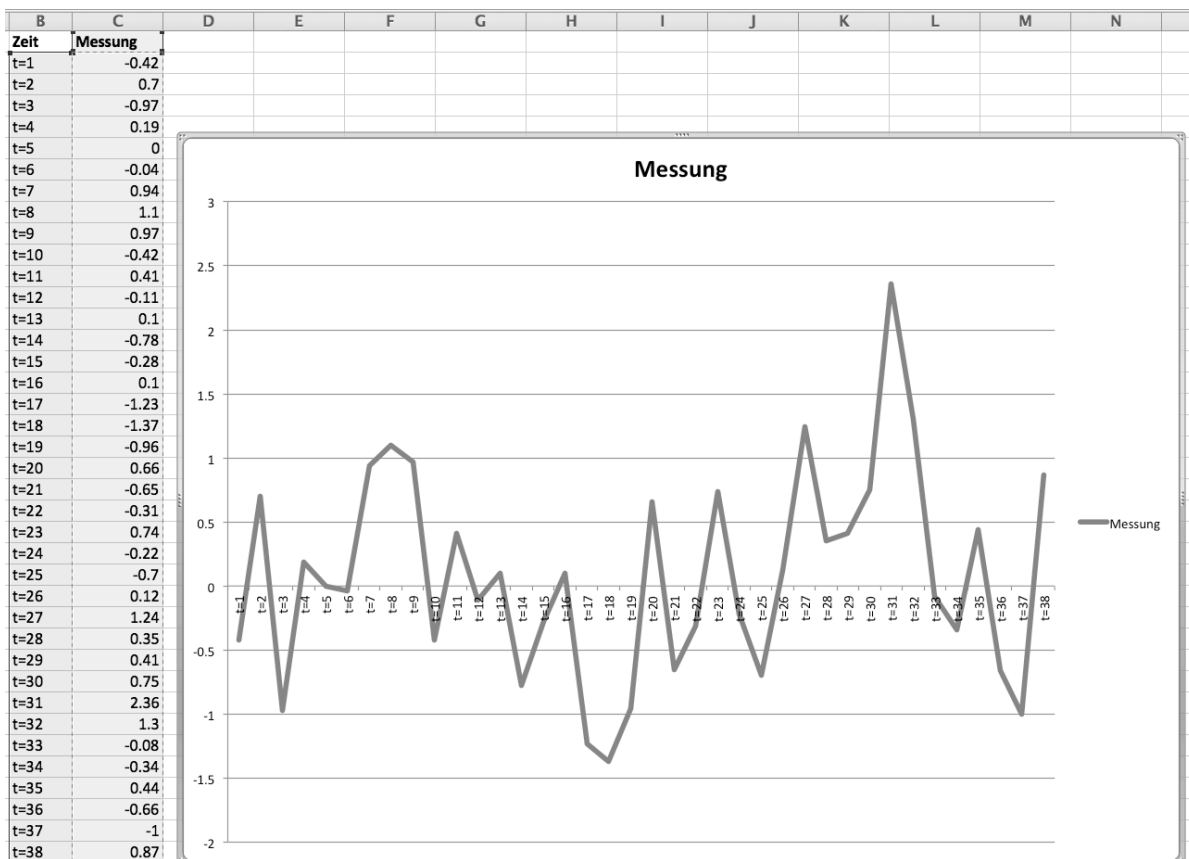


# Autokorrelation

- ARIMA-Modellierung = lineare stochastische  
Zeitreihenmodelle

Prof. Dr. Wolfgang Tschacher  
Universität Bern

## Zeitreihe eines Prozesses



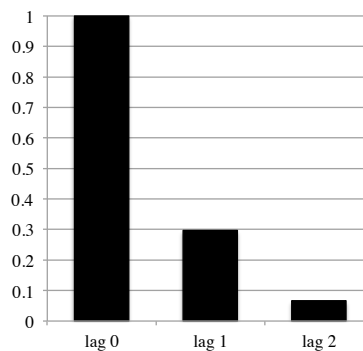
# Autokorrelation einer Zeitreihe mit lag 1

B	C	D
Zeit	Messung	lag 1
t=1	-0.42	
t=2	0.7	-0.42
t=3	-0.97	0.7
t=4	0.19	-0.97
t=5	0	0.19
t=6	-0.04	0
t=7	0.94	-0.04
t=8	1.1	0.94
t=9	0.97	1.1
t=10	-0.42	0.97
t=11	0.41	-0.42
t=12	-0.11	0.41
t=13	0.1	-0.11
t=14	-0.78	0.1
t=15	-0.28	-0.78
t=16	0.1	-0.28
t=17	-1.23	0.1
t=18	-1.37	-1.23
t=19	-0.96	-1.37
t=20	0.66	-0.96
t=21	-0.65	0.66
t=22	-0.31	-0.65
t=23	0.74	-0.31
t=24	-0.22	0.74
t=25	-0.7	-0.22
t=26	0.12	-0.7
t=27	1.24	0.12
t=28	0.35	1.24
t=29	0.41	0.35
t=30	0.75	0.41
t=31	2.36	0.75
t=32	1.3	2.36
t=33	-0.08	1.3
t=34	-0.34	-0.08
t=35	0.44	-0.34
t=36	-0.66	0.44
t=37	-1	-0.66
t=38	0.87	-1
		0.87
		<b>0.297</b>

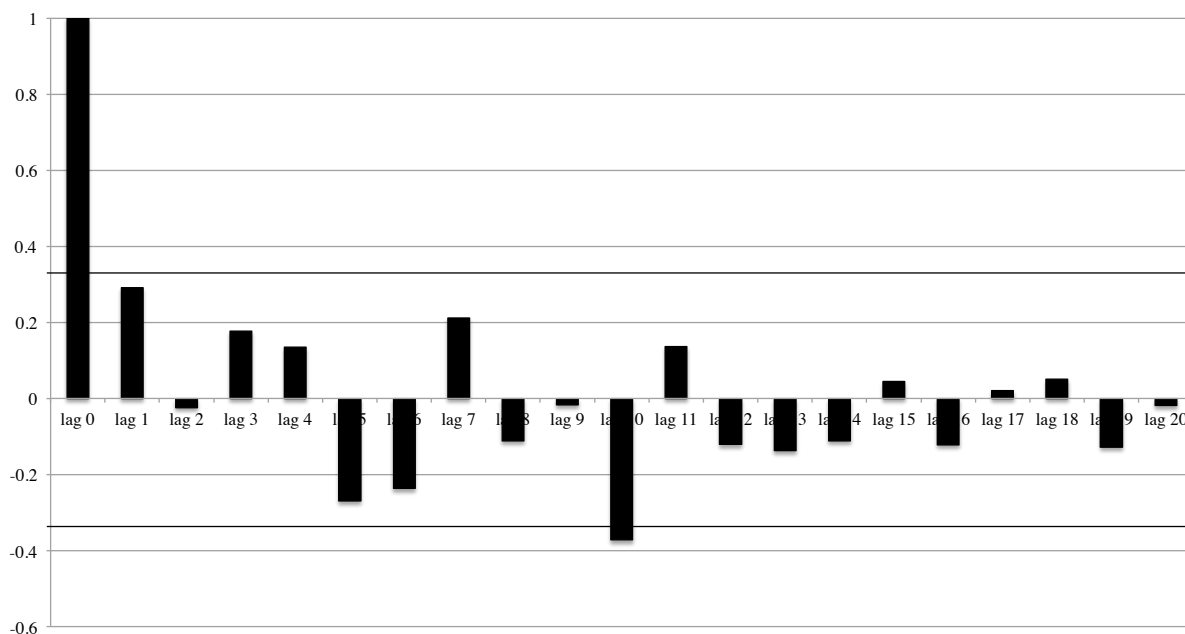
# Autokorrelation einer Zeitreihe mit lag 2

B	C	D	E
Zeit	Messung	lag 1	lag 2
t=1	-0.42		
t=2	0.7	-0.42	
t=3	-0.97	0.7	-0.42
t=4	0.19	-0.97	0.7
t=5	0	0.19	-0.97
t=6	-0.04	0	0.19
t=7	0.94	-0.04	0
t=8	1.1	0.94	-0.04
t=9	0.97	1.1	0.94
t=10	-0.42	0.97	1.1
t=11	0.41	-0.42	0.97
t=12	-0.11	0.41	-0.42
t=13	0.1	-0.11	0.41
t=14	-0.78	0.1	-0.11
t=15	-0.28	-0.78	0.1
t=16	0.1	-0.28	-0.78
t=17	-1.23	0.1	-0.28
t=18	-1.37	-1.23	0.1
t=19	-0.96	-1.37	-1.23
t=20	0.66	-0.96	-1.37
t=21	-0.65	0.66	-0.96
t=22	-0.31	-0.65	0.66
t=23	0.74	-0.31	-0.65
t=24	-0.22	0.74	-0.31
t=25	-0.7	-0.22	0.74
t=26	0.12	-0.7	-0.22
t=27	1.24	0.12	-0.7
t=28	0.35	1.24	0.12
t=29	0.41	0.35	1.24
t=30	0.75	0.41	0.35
t=31	2.36	0.75	0.41
t=32	1.3	2.36	0.75
t=33	-0.08	1.3	2.36
t=34	-0.34	-0.08	1.3
t=35	0.44	-0.34	-0.08
t=36	-0.66	0.44	-0.34
t=37	-1	-0.66	0.44
t=38	0.87	-1	-0.66
		0.87	-1
		<b>0.297</b>	<b>0.066</b>

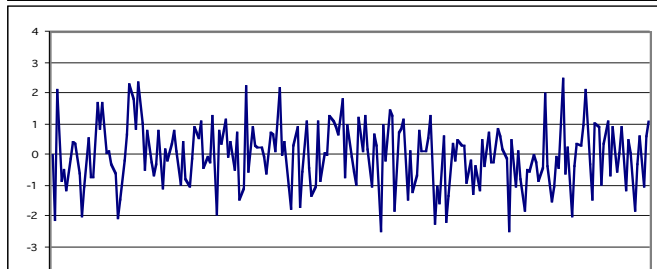
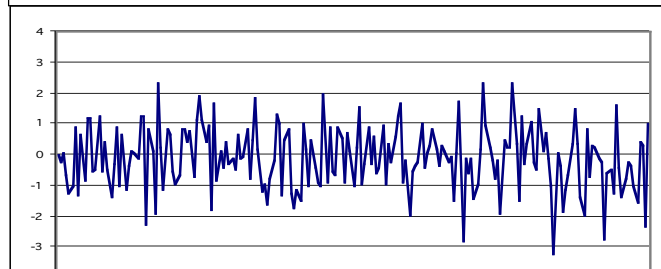
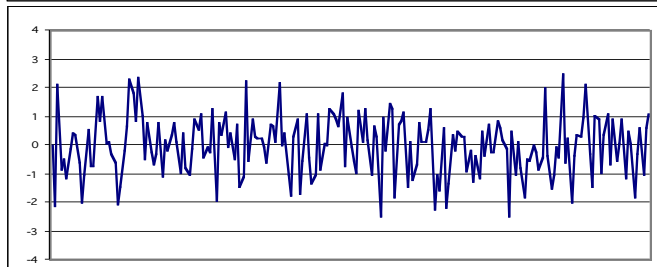
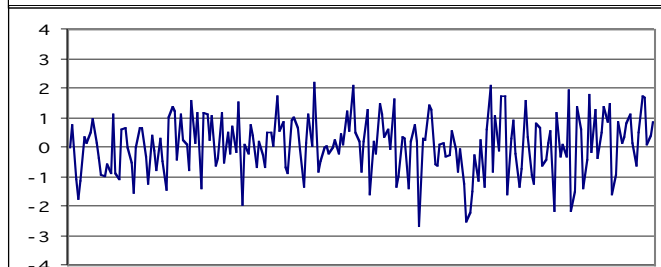
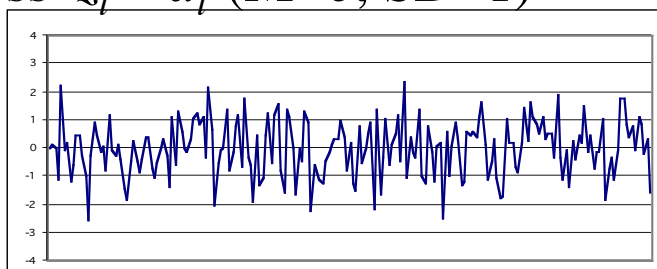
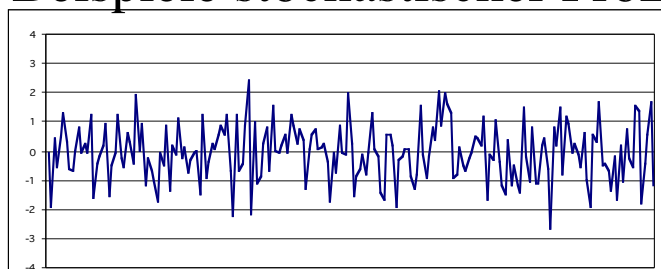
## Autokorrelationsfunktion (ACF)



# partielle Autokorrelationsfunktion (PACF)



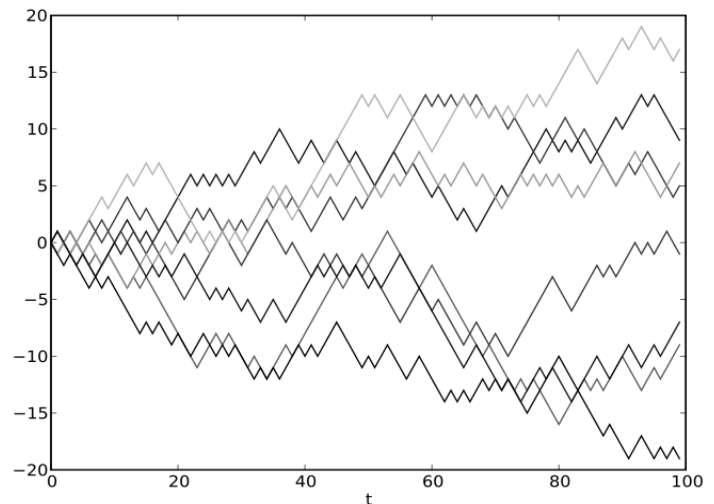
## Beispiele stochastischer Prozess $z_t = a_t$ ( $M=0$ ; $SD=1$ )



Zufallsprozess  $z_t = a_t$  ist nicht autokorreliert.

Prozess ist varianz- und mittelwertsstationär.

Zufallsprozesse müssen  
nicht stationär sein,  
z.B. ein random  
walk:



## Autoregressive Prozesse

### AR(1)-Prozesse

$$z_t = \phi_1 z_{t-1} + a_t$$

Aktueller Zustand  $z_t$  hängt ab vom  
gewichteten zurückliegenden Zustand  
 $\phi_1 z_{t-1}$  und den aktuellen (Zufalls-)  
Ereignissen  $a_t$

## psychologisches AR(1)- Beispiel:

Heutige Stimmung hängt ab von der (gewichteten) gestrigen Stimmung und von aktuellen Ereignissen.

(da dies bereits auch für die Stimmung gestern galt, trägt der heutige Stimmungszustand weit zurückreichende Information in sich = Systemgedächtnis; nicht abbrechende ACF)

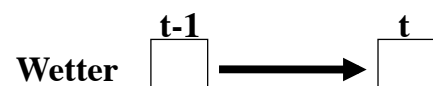
## Wetter-Beispiele:

"Heute Regen, morgen Sonne"

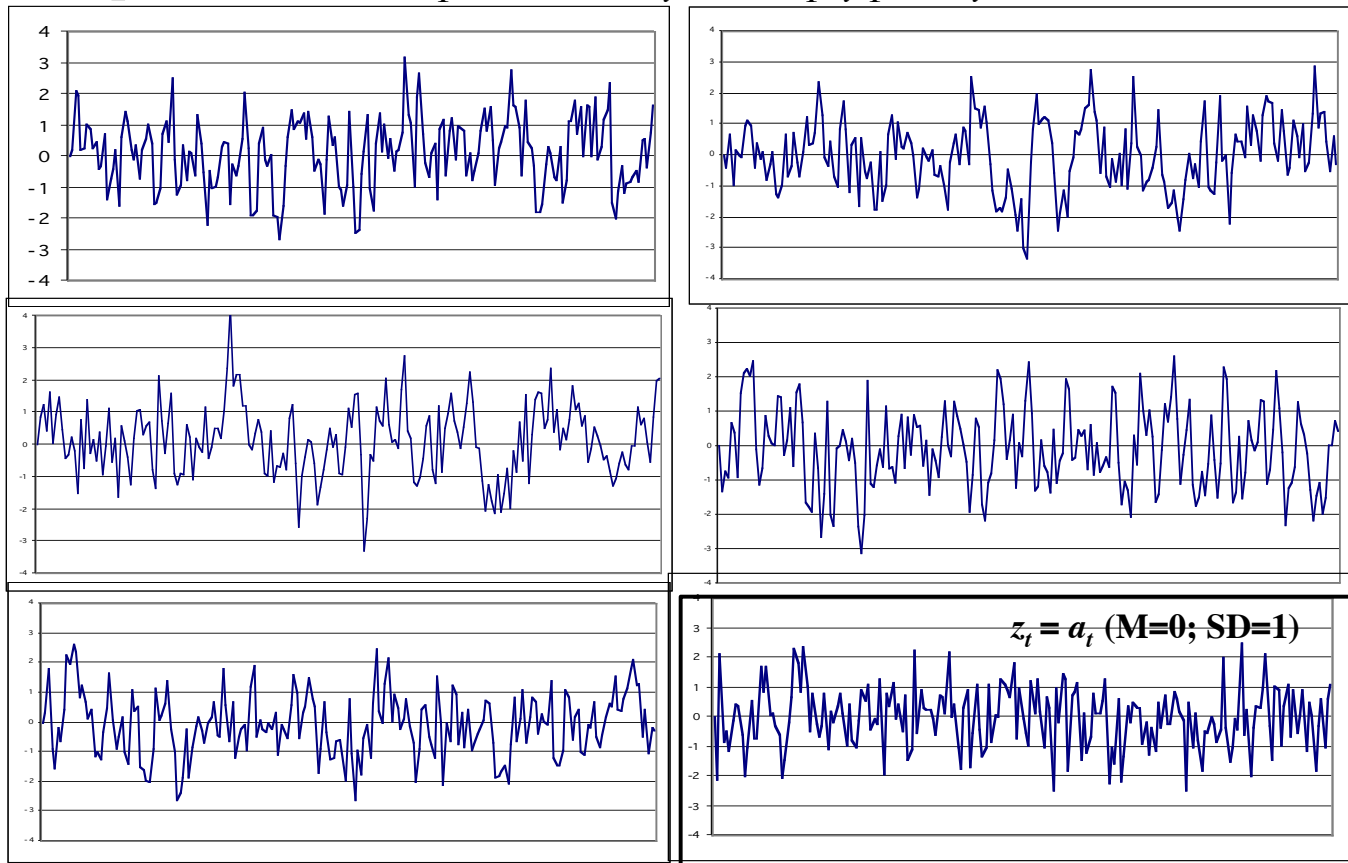


aber auch:

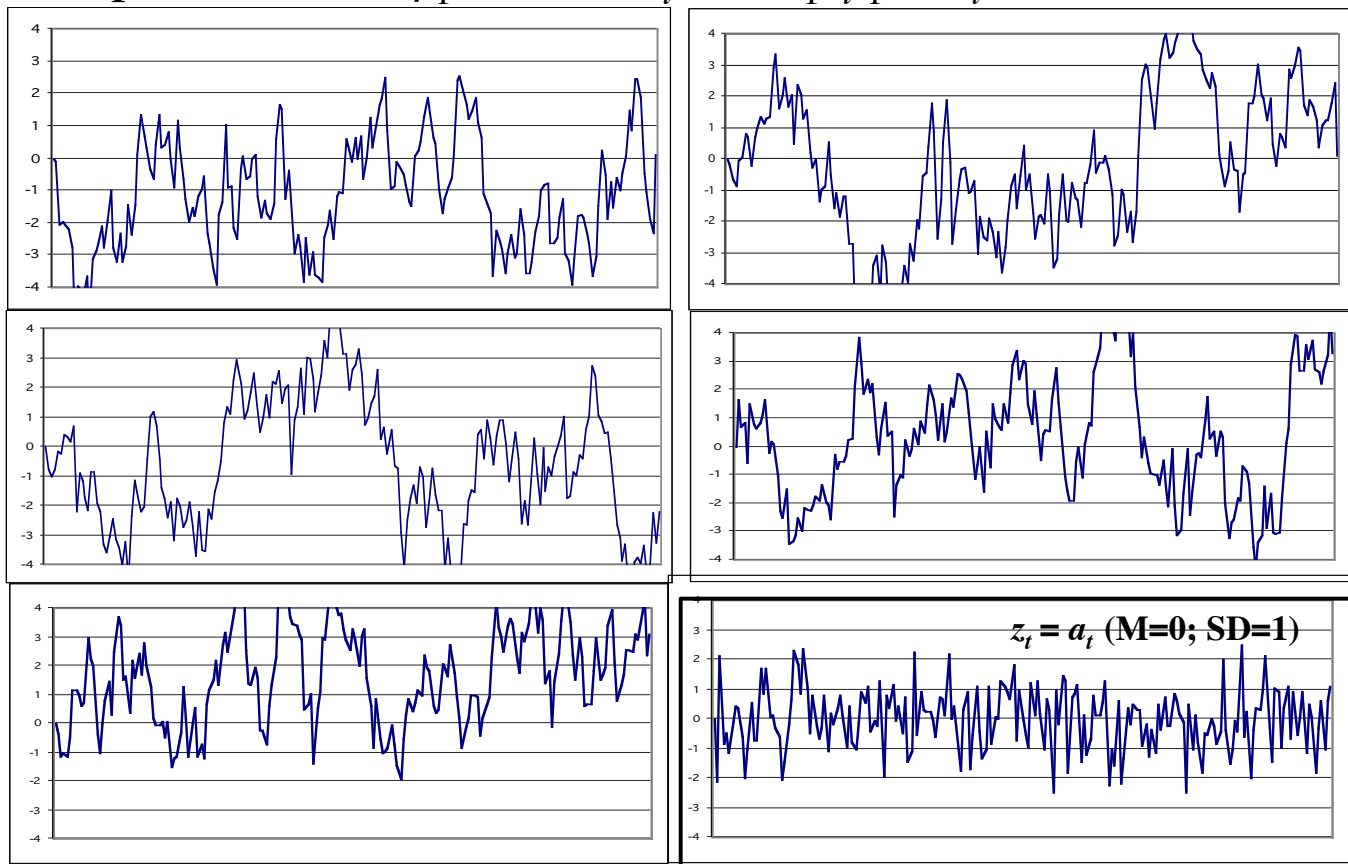
"...oder es bleibt wie's ist"



Beispiele AR(1),  $\phi_1=0.5$   $z_t = 0.5z_{t-1} + a_t$

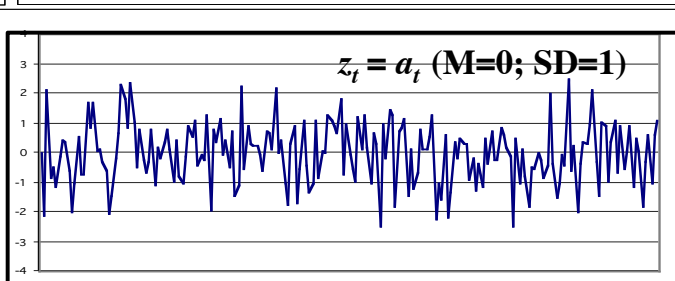
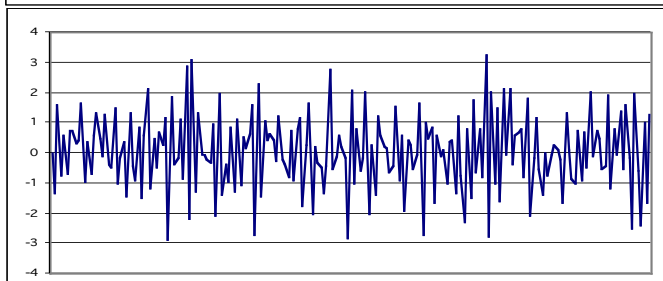
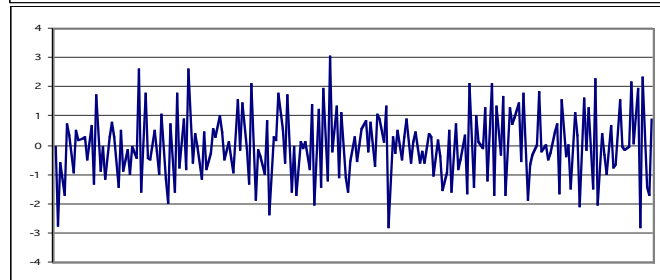
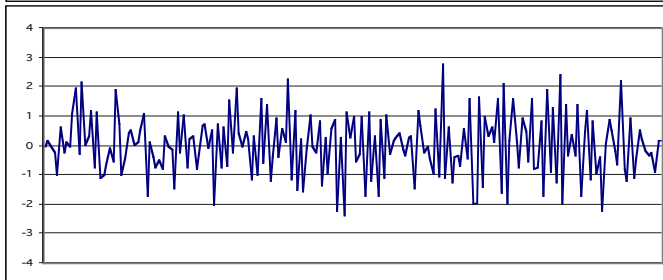
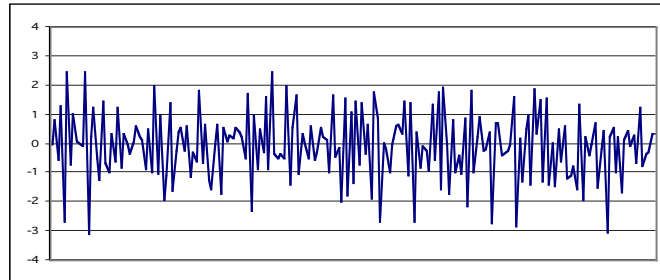
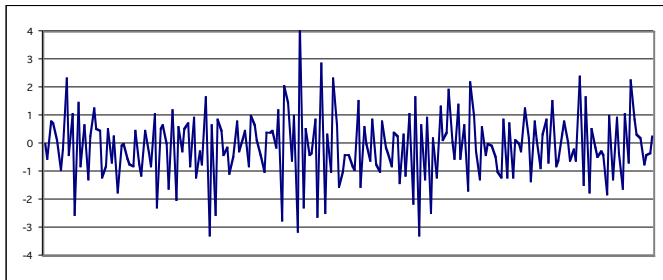


Beispiele AR(1),  $\phi_1=0.9$   $z_t = 0.9z_{t-1} + a_t$



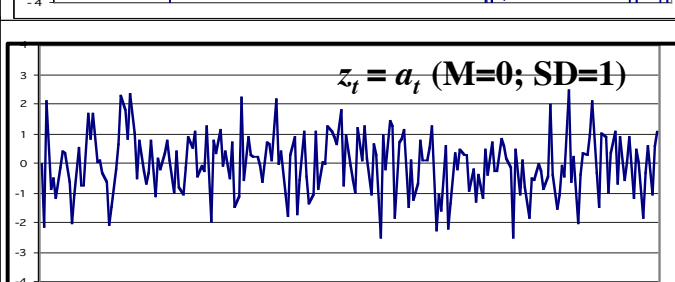
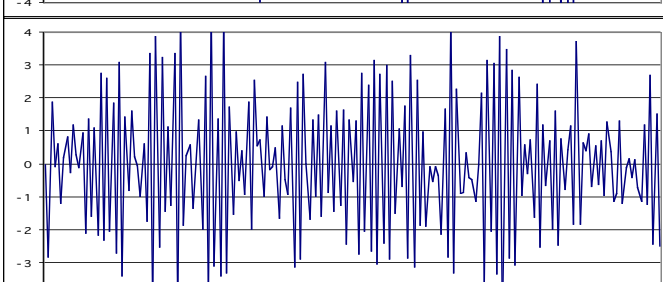
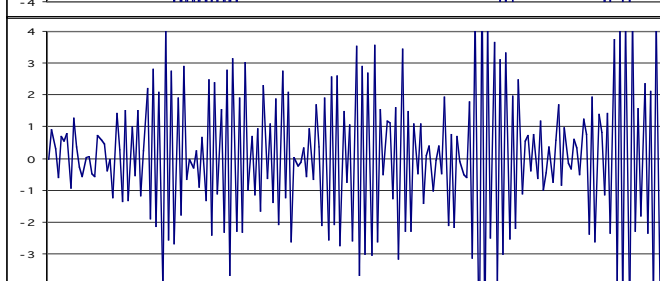
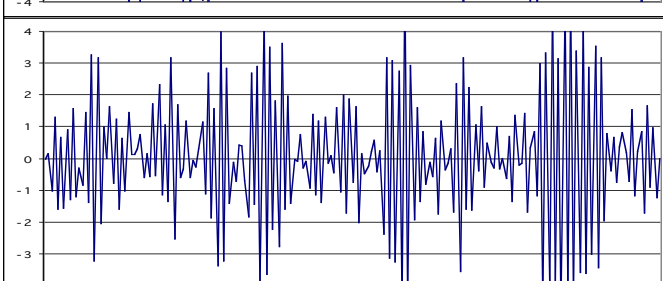
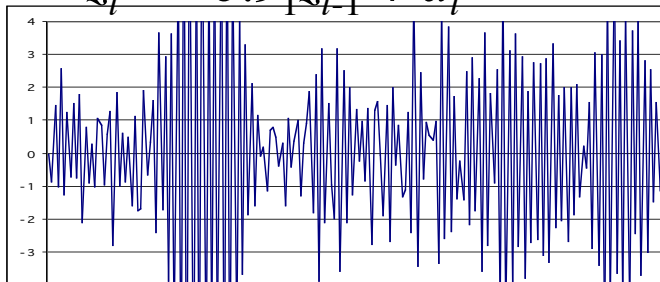
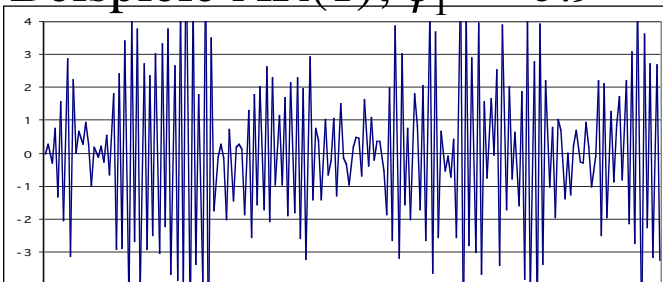
# Beispiele AR(1), $\phi_1 = -0.5$

$$z_t = -0.5_1 z_{t-1} + a_t$$

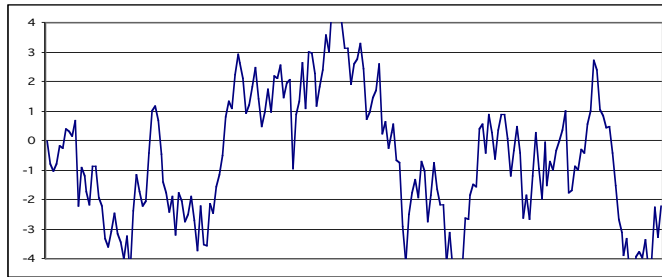


# Beispiele AR(1), $\phi_1 = -0.9$

$$z_t = -0.9_1 z_{t-1} + a_t$$



Test: *Welche AR-Dynamik könnte dieser Zeitreihe unterliegen?*



Antwort: AR(1),  $\phi_1=0.9$       $z_t = 0.9z_{t-1} + a_t$

Charakteristisch sind die langen trendähnlichen Abschnitte

## Fazit

AR(1)-Prozesse sind für  $-1 < \phi < 1$  gewissermassen verrauschte Attraktoren.

AR(p), also AR p-ter Ordnung, können zeigen oszillative Dynamik abbilden.



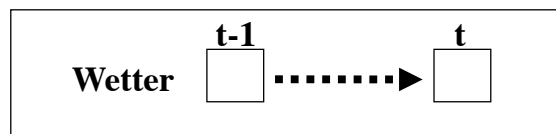
## Fazit

$\phi$  bestimmt darüber, welches Gewicht die Vergangenheit besitzt, also wie stark vom verrauschten Attraktor  $z_t = 0$  "weggeregelt" wird. Negative  $\phi$  bedeuten eine kompensierende Dynamik.

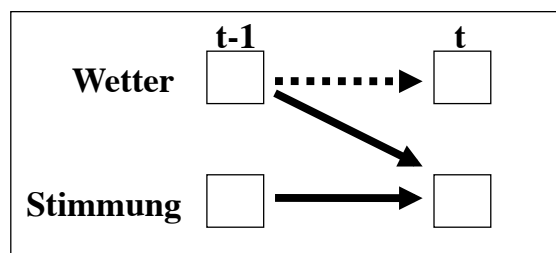
Der Prozess hat ein "Gedächtnis" für ehemalige eigene Zustände.

Alle "Umwelteinflüsse" werden als Zufallsprozess  $a_t$  modelliert

## Anwendung multivariat Vektorautoregression



- eindimensionales System, AR erster Ordnung



- **zweidimensionales System ("Vektor"), AR erster Ordnung**