



# Produktionswirtschaft II (Operative Produktionsplanung und -steuerung)

Univ.-Prof. Dr. Michael Manitz

Tel.: (0203) 379 - 1443

E-Mail: michael.manitz@uni-due.de

Universität Duisburg/Essen

Fakultät für Betriebswirtschaftslehre (Mercator School of Management)

Lehrstuhl für Betriebswirtschaftslehre,

insb. Produktionswirtschaft und Supply Chain Management

Lotharstr. 65

47057 Duisburg

www.scm.msm.uni-due.de

#### Ziel und Inhalt der Veranstaltungen



#### Modul Produktionswirtschaft und Supply Chain Management

- ► Einblick in einige wichtige Fragestellungen der Strukturierung und des Betriebs von Produktionssystemen
- Verwendung quantitativer Optimierungsmodelle
- ▶ Darstellung der Bedeutung der Berücksichtigung knapper Kapazitäten
- ▶ Darstellung tatsächlich existierender, praxisrelevanter Problemstellungen
- ▶ Übung an Hand von kleinen Anwendungsbeispielen

#### Ziel und Inhalt der Veranstaltungen



#### Modul Produktionswirtschaft und Supply Chain Management

- ► Einblick in einige wichtige Fragestellungen der Strukturierung und des Betriebs von Produktionssystemen
- Verwendung quantitativer Optimierungsmodelle
- ▶ Darstellung der Bedeutung der Berücksichtigung knapper Kapazitäten
- ▶ Darstellung tatsächlich existierender, praxisrelevanter Problemstellungen
- ▶ Übung an Hand von kleinen Anwendungsbeispielen

### Vorlesung Produktionswirtschaft II (Operative Produktionsplanung und -steuerung)

- ► Einführung in die Fragestellungen der Produktionsprogrammplanung (Supply Network Planning: Master Planning, Capacity Check)
- ▶ Überblick über die Planungsaufgaben bei der Ressourceneinsatz- und Reihenfolgeplanung (Scheduling: Betriebssteuerung, Feinplanung)

#### Produktionswirtschaft II (Operative Produktionsplanung)



- Strukturelle Rahmenbedingungen der operativen Produktionsplanung und -steuerung

  - erwartete Nachfrage (Nachfrageprognose)
- Produktionsprogrammplanung
- Losgrößen- und Ressourceneinsatzplanung
  - - Ressourceneinsatzplanung: Resource-constrained Project Scheduling
    - \* Feinsteuerung und Ablaufplanung: Scheduling
  - ▷ ... bei Fließproduktion
    - \* Losgrößen- und Reihenfolgeplanung: Economic Lot Scheduling
    - \* Einlastungsplanung: Car Sequencing & Level Scheduling
  - ▷ ... bei Zentrenproduktion



**Domschke**, W., A. **Scholl** und St. **Voß**, *Produktionsplanung* — *Ablauf-organisatorische Aspekte* 

**Günther**, H.-O., und H. **Tempelmeier**, Supply Chain Analytics: Operations Management und Logistik vormals Produktion und Logistik

**Helber**, St., Operations Management Tutorial: Grundlagen der Modellierung und Analyse der betrieblichen Wertschöpfung

**Tempelmeier**, H., Production Analytics — Modelle und Algorithmen zur Produktionsplanung ehemals Produktionsplanung in Supply Chains

**Tempelmeier**, H., *Analytics im Bestandsmanagement* ehemals *Bestandsmanagement in Supply Chains* 

**Tempelmeier**, H., Analytics in Supply Chain Management und Produktion: Übungen und Mini-Fallstudien

Weitere Informationen und Literaturhinweise unter:

www.produktion-und-logistik.de

www.advanced-planning.de

www.operations-management-online.de



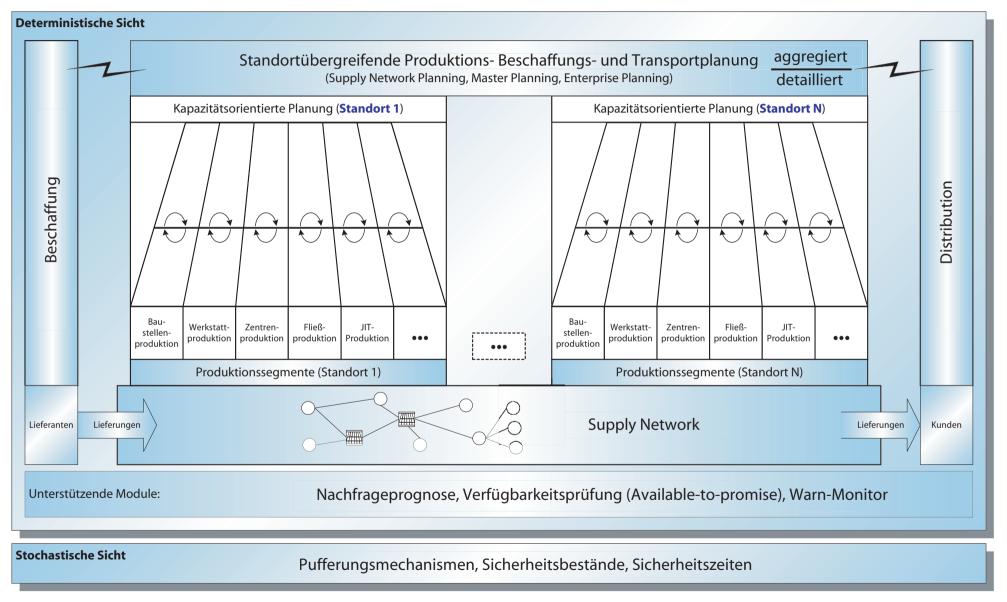
#### Struktureller Rahmen der operativen Produktionsplanung

- Markt- und Produktionsstrategien
- Standorte/Logistikstruktur
- ► Infrastruktur/Materialflusssysteme
- ⇒ Schaffung von Leistungspotentialen/Aufbau von Kapazitäten

#### Gegenstand der operativen Produktionsplanung

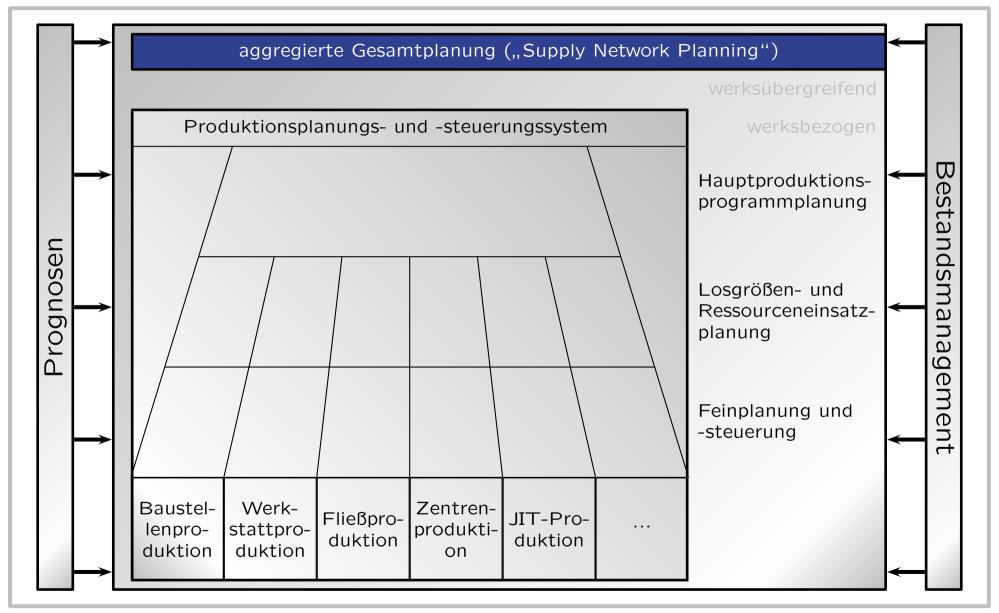
- vom Kunden ausgehende Nachfrage
- vorhandener Bestand an Ressourcen
- ⇒ Ausschöpfen der Leistungspotentiale/Nutzung der Kapazitäten





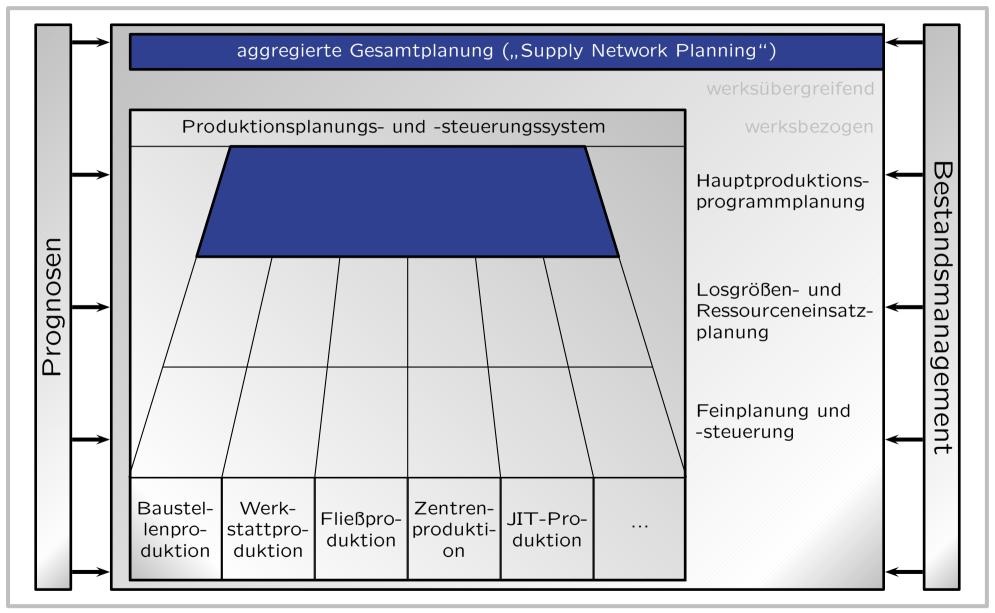
(vgl. Tempelmeier (2008))





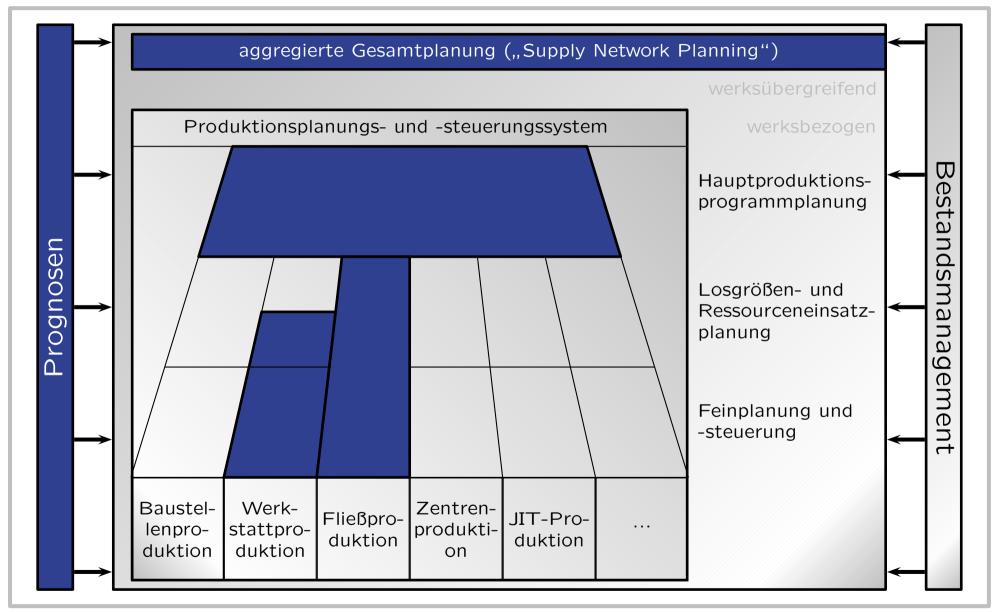
(vgl. Drexl/Fleischmann/Günther/Stadtler/Tempelmeier (1993), Tempelmeier (2008))





(vgl. Drexl/Fleischmann/Günther/Stadtler/Tempelmeier (1993), Tempelmeier (2008))





(vgl. Drexl/Fleischmann/Günther/Stadtler/Tempelmeier (1993), Tempelmeier (2008))





#### Nachfrageprognose





## Zeitreihenanalyse und -extrapolation

#### Prognoseverfahren



Ausgangspunkt: Zeitpunkt t

#### Prognoseverfahren

Abschätzung erwarteter Nachfragemengen (Prognosewerte  $p_{t+1}, p_{t+2}, \ldots$ ) aus n beobachteten Vergangenheitswerten  $(\underbrace{\ldots, y_{t-n+1}, y_{t-n+2}, \ldots, y_{t-1}, y_t}_{,, Zeitreihe"})$  "Zeitreihe" (,, n-Tage-Linie")

#### Prognoseverfahren



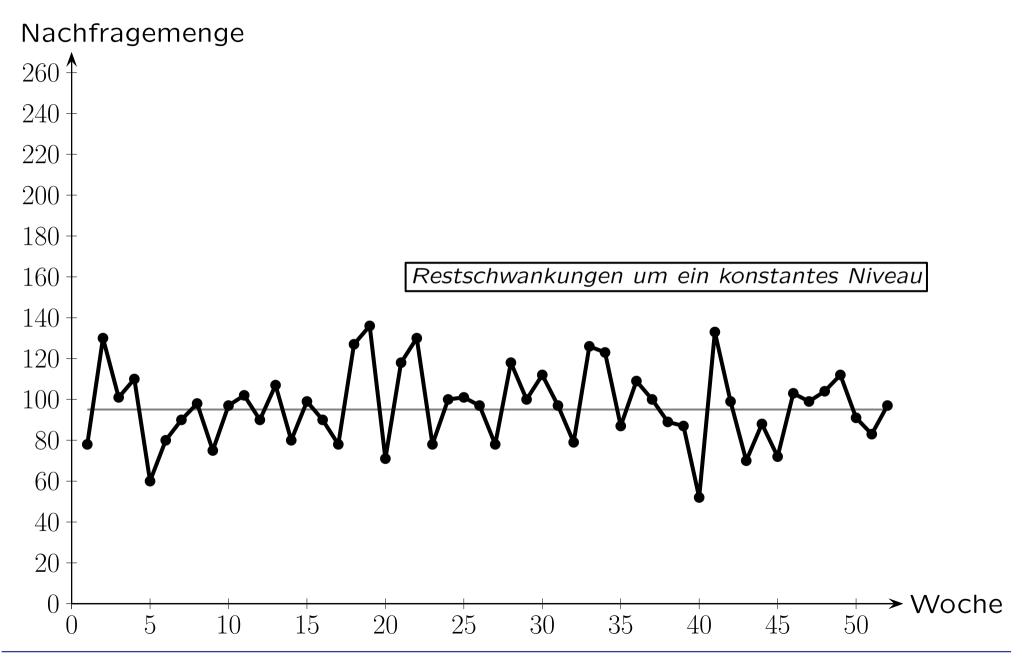
#### Vorgehensweise

- 1. Untersuchung der charakteristischen Merkmale der Zeitreihe
- 2. Auswahl eines geeigneten Prognosemodells

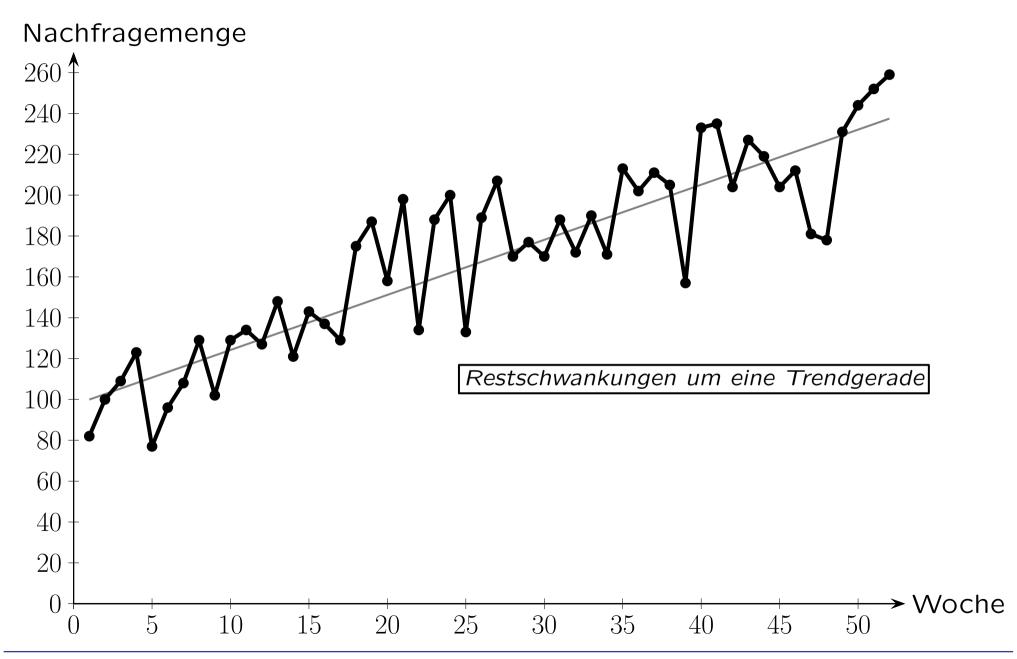


- ► T langfristiger Trend
- ightharpoonup C mittelfristige (konjunkturelle) zyklische Schwankung
- ightharpoonup S kurzfristige (saisonale) zyklische Schwankung
- ▶ I irreguläre, zufällige Restschwankung

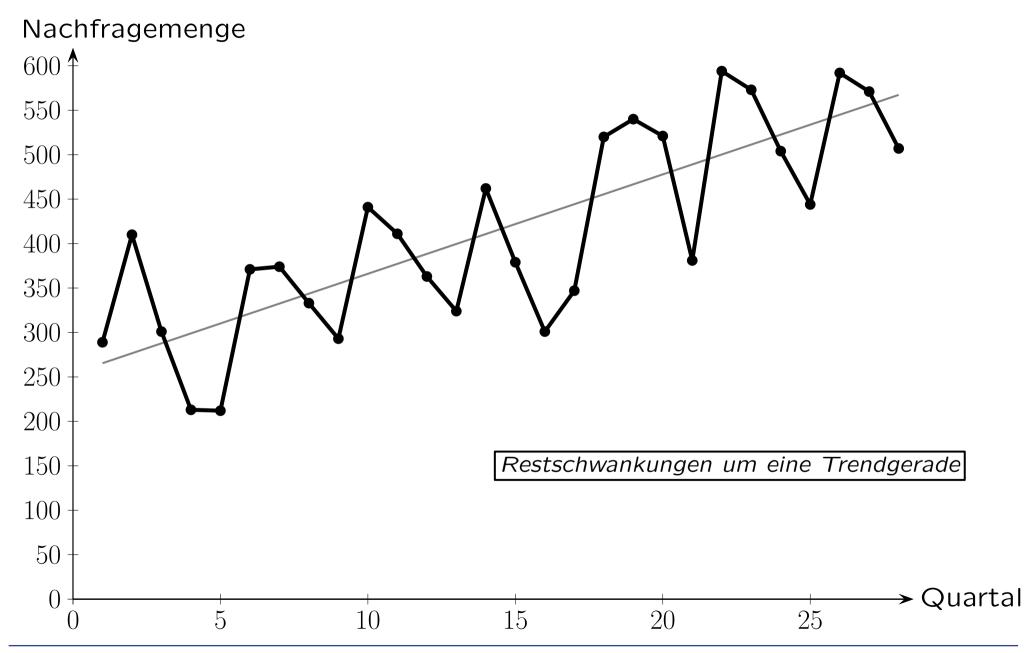




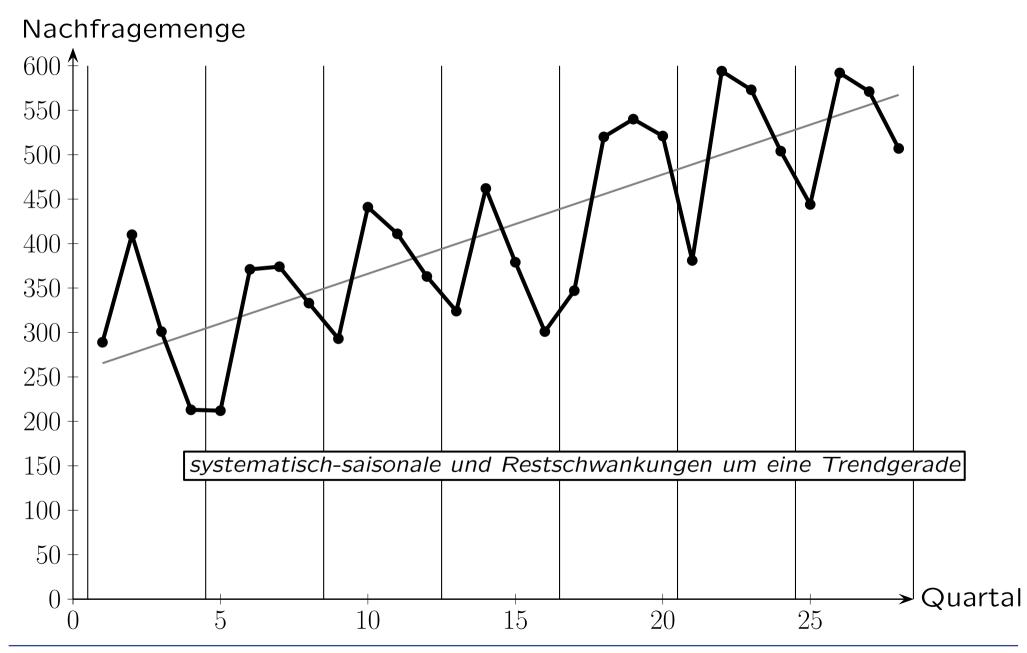




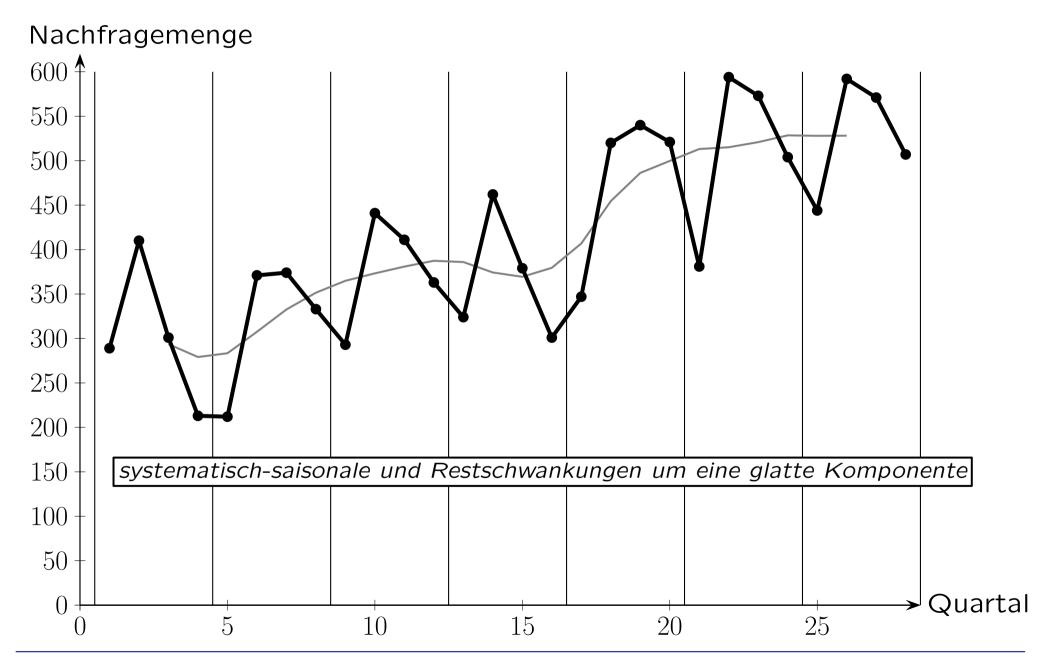














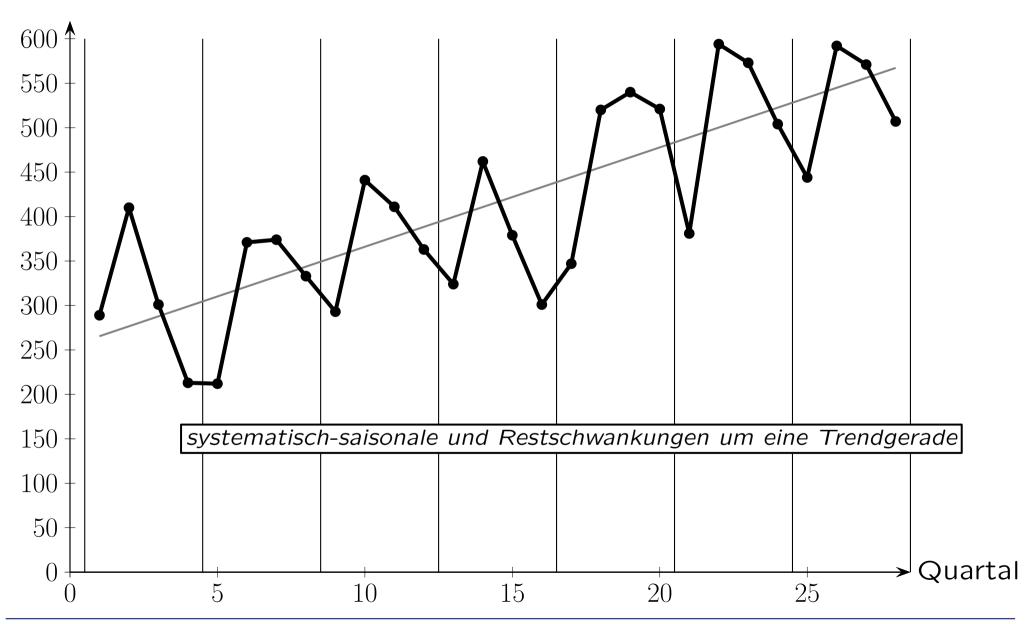
- ► T langfristiger Trend
- ightharpoonup C mittelfristige (konjunkturelle) zyklische Schwankung
- ightharpoonup S kurzfristige (saisonale) zyklische Schwankung
- ▶ I irreguläre, zufällige Restschwankung

Man stellt sich die Zeitreihe als Verknüfung der einzelnen Komponenten vor, z. B.:

$$ightharpoonup T + C + S + I$$

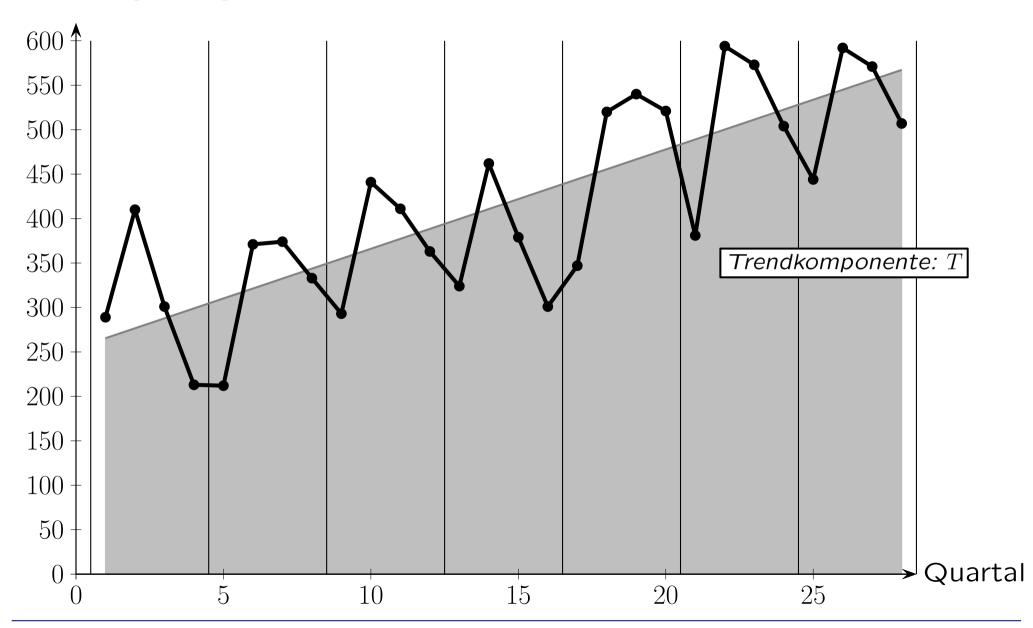


#### Nachfragemenge ${\cal Y}$



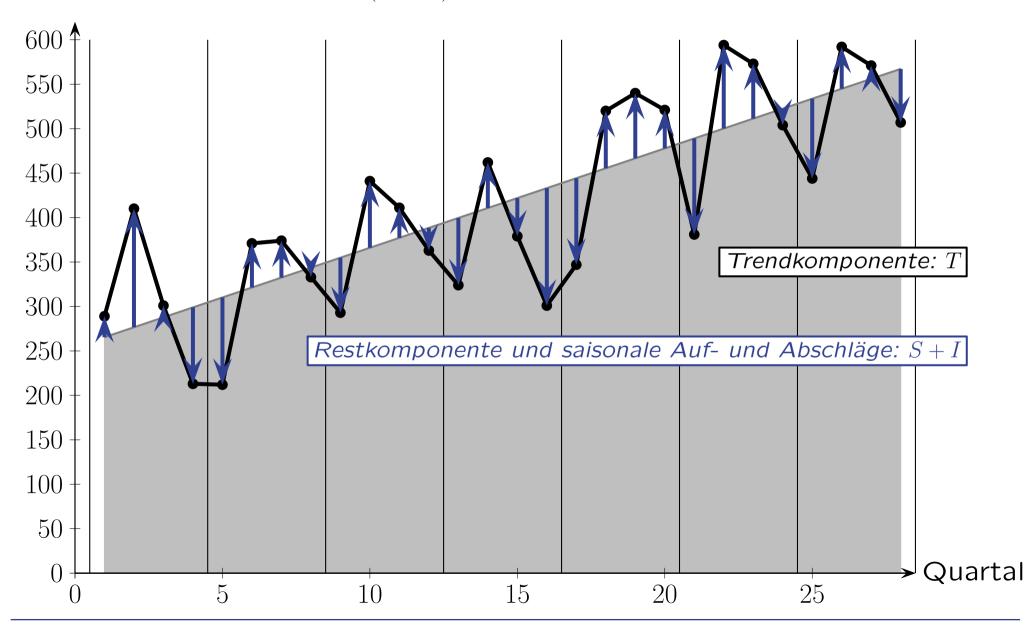


Nachfragemenge Y = T



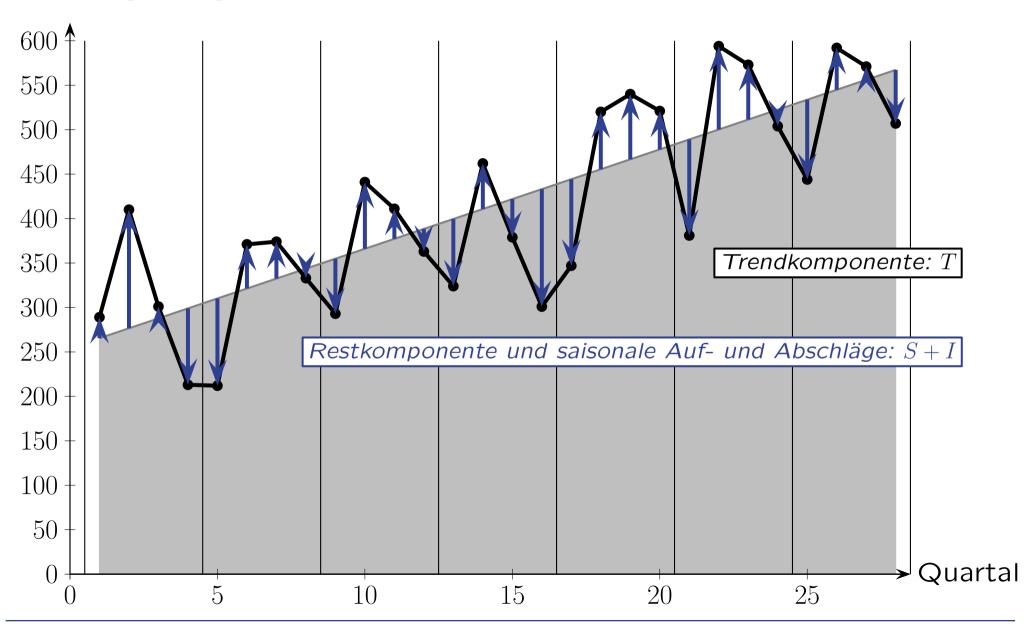


Nachfragemenge Y = T + (S + I)



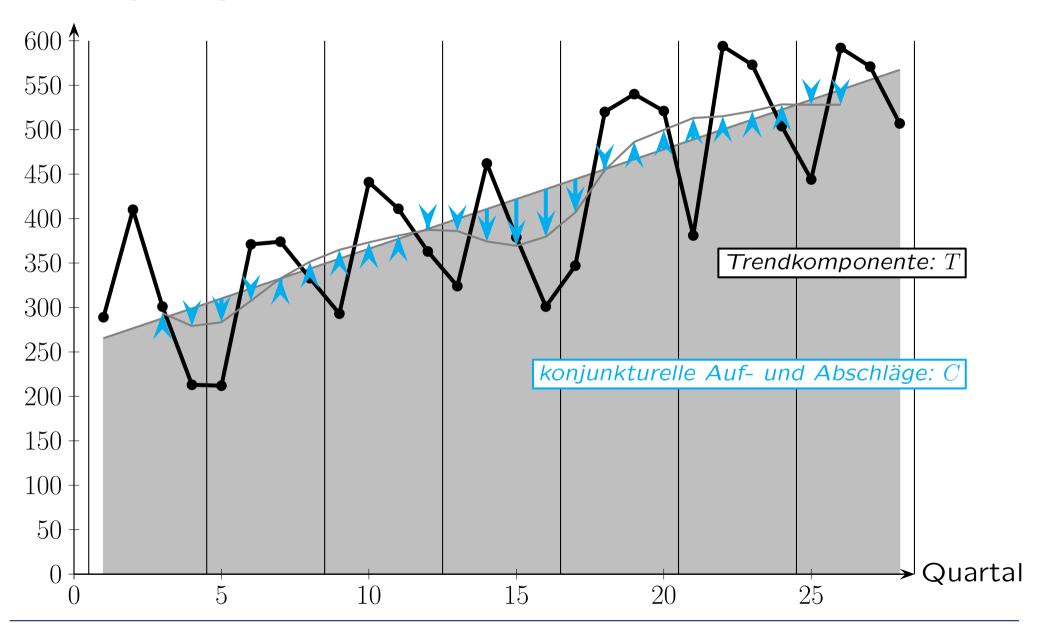


Nachfragemenge Y = T + S + I



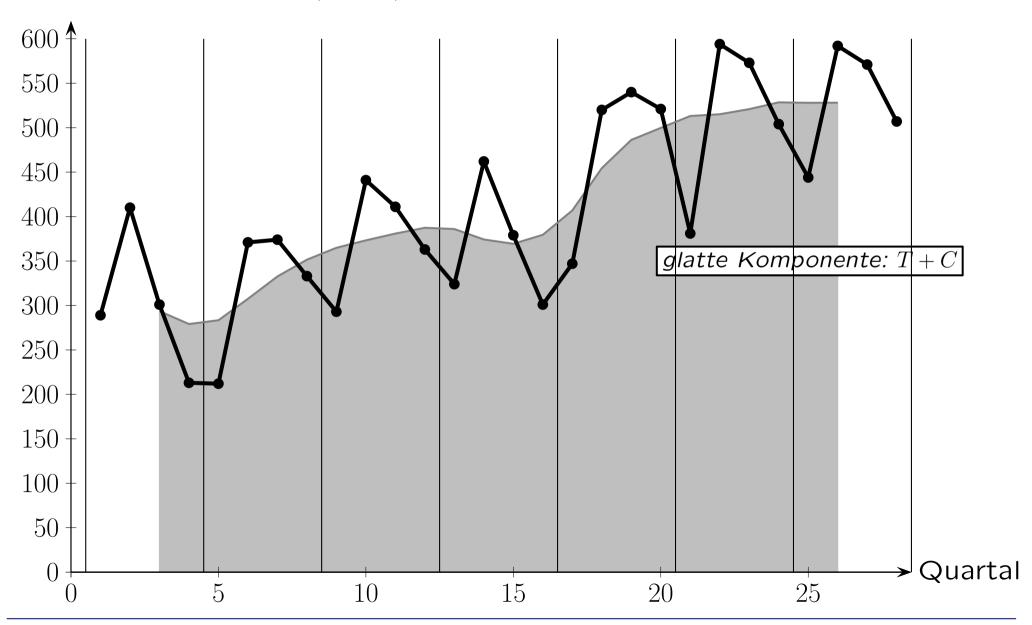


Nachfragemenge Y = T + C



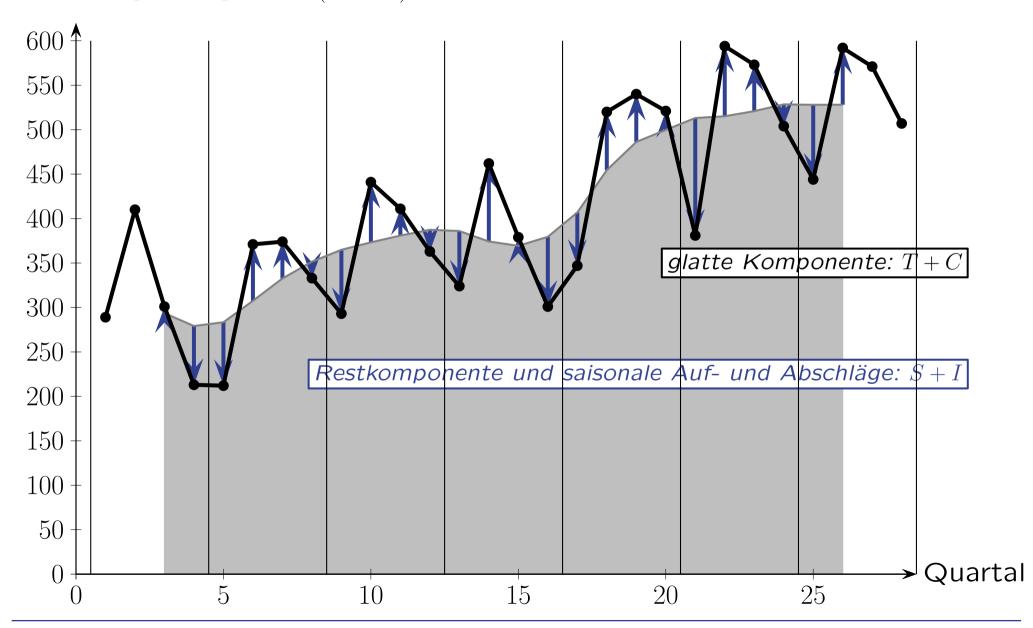


Nachfragemenge Y = (T + C)

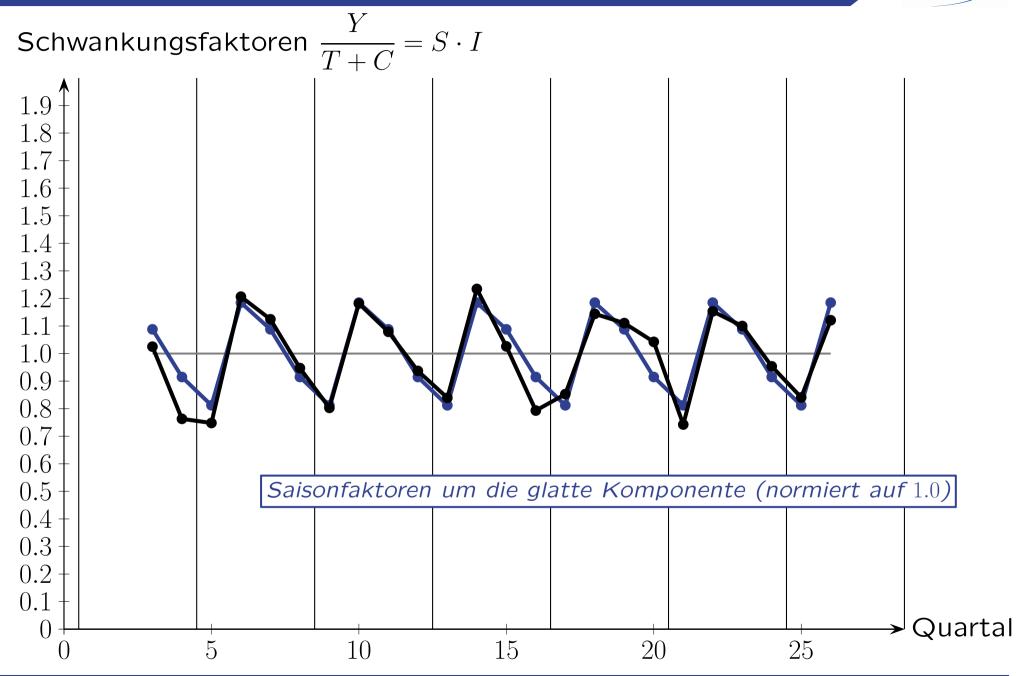




Nachfragemenge Y = (T + C) + S + I

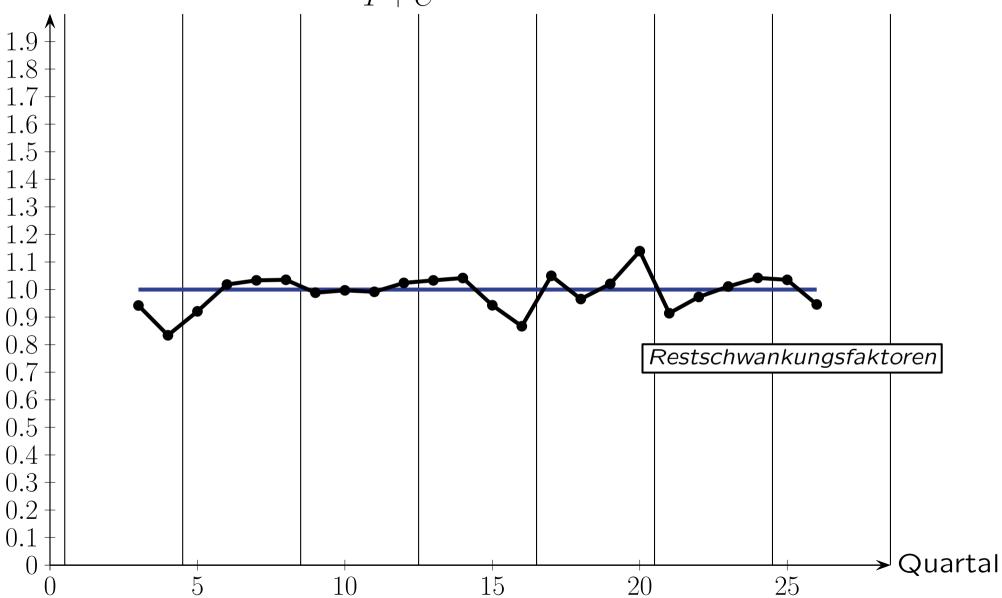








Restschwankungsfaktoren  $\frac{Y}{T+C}$  : S=I





- ► T langfristiger Trend
- ightharpoonup C mittelfristige (konjunkturelle) zyklische Schwankung
- ightharpoonup S kurzfristige (saisonale) zyklische Schwankung
- ▶ I irreguläre, zufällige Restschwankung

Man stellt sich die Zeitreihe als Verknüfung der einzelnen Komponenten vor, z. B.:

- ightharpoonup T + C + S + I
- $ightharpoonup T \cdot C \cdot S \cdot I$
- $ightharpoonup (T+C) \cdot S + I$
- $ightharpoonup (T+C) \cdot S \cdot I$



- ► T langfristiger Trend
- ightharpoonup C mittelfristige (konjunkturelle) zyklische Schwankung
- ightharpoonup S kurzfristige (saisonale) zyklische Schwankung
- ▶ I irreguläre, zufällige Restschwankung

Man stellt sich die Zeitreihe als Verknüfung der einzelnen Komponenten vor, z. B.:

$$ightharpoonup T + C + S + I$$

$$ightharpoonup T \cdot C \cdot S \cdot I$$

$$ightharpoonup (T+C) \cdot S + I$$

$$ightharpoonup (T+C) \cdot S \cdot I$$

- ightharpoonup glatte Komponente = T + C
- $\triangleright$  Saisonfaktoren = S
- hdsaisonbereinigte Zeitreihe =  $(T+C)\cdot I$

#### Prognoseverfahren



#### Vorgehensweise

- 1. Untersuchung der charakteristischen Merkmale der Zeitreihe
- 2. Auswahl eines geeigneten Prognosemodells
- 3. Schätzung der Koeffizienten des Prognosemodells
- 4. laufende Anwendung des Prognosemodells (Berechnung der Prognosewerte)
- 5. Beobachtung und Analyse der Prognosegenauigkeit im Zeitablauf

#### Prognoseverfahren



Ausgangspunkt: Zeitpunkt t

#### Prognoseverfahren

Abschätzung künftiger Nachfragemengen (Prognosewerte  $p_{t+1}, p_{t+2}, \ldots$ ) aus n beobachteten Vergangenheitswerten  $(\underbrace{\ldots, y_{t-n+1}, y_{t-n+2}, \ldots, y_{t-1}, y_t}_{\ldots})$ 

#### **Ex-post-Prognose**

Überprüfung der Prognosequalität durch Vergleich der Ex-post-Prognosewerte  $p_{t-n+1}, p_{t-n+2}, \dots, p_{t-1}, p_t$  mit den beobachteten Vergangenheitswerten  $y_{t-n+1}, y_{t-n+2}, \dots, y_{t-1}, y_t$ 

#### Prognosefehler

$$e_k = y_k - p_k \text{ oder } e_k = p_k - y_k \qquad (k = t - n + 1, \dots, t)$$

#### **Ex-post-Prognose**



#### Prognosefehler

$$e_k = y_k - p_k$$
 oder  $e_k = p_k - y_k$   $(k = t - n + 1, \dots, t)$ 

mittlerer Prognosefehler (misst das Niveau der Prognosefehler)

$$\mu_e(t) = \frac{1}{n} \sum_{k=t-n+1}^{t} e_k$$

Varianz der Prognosefehler (misst die Streuung der Prognosefehler)

$$\sigma_e^2(t) = \frac{1}{n-1} \sum_{k=t-n+1}^{t} (e_k - \mu_e(t))^2$$

#### Standardabweichung der Prognosefehler

(misst die Streuung der Prognosefehler)

$$\sigma_e(t) = \sqrt{\sigma_e^2(t)}$$

#### Überwachung der Prognosequalität



mittlere absolute Abweichung (misst die Streuung der Prognosefehler)

$$MAD(t) = \frac{1}{n} \sum_{k=t-n+1}^{t} |e_k|$$

geglättete absolute Abweichung (misst die Streuung der Prognosefehler)

$$MAD(t) = \gamma \cdot |e_t| + (1 - \gamma) \cdot MAD(t - 1)$$

geglätteter Prognosefehler (misst das Niveau der Prognosefehler)

$$ERR(t) = \delta \cdot e_t + (1 - \delta) \cdot ERR(t - 1)$$

#### **Abweichungssignal**

$$SIG(t) = \frac{ERR(t)}{MAD(t)}$$

Man geht von der Eignung des Prognoseverfahrens aus, wenn:





## Nachfrageprognose bei konstantem Niveau der Nachfragemengen



 $y_t = \text{konstantes Niveau} + \epsilon_t$ 

Ein unverzerrtes Prognosemodell ist gekennzeichnet durch:

$$\mathrm{E}\left\{\epsilon_{t}\right\} = 0$$

Prognosefunktion:  $\widehat{y}_t = \mathbb{E}\{y_t\} = \mathbb{E}\{\text{konstantes Niveau}\} =: a$ 

Prognosefehler:  $e_t = y_t - \hat{y}_t = y_t - a$ 

Minimiere den quadrierten Prognosefehler:

$$e_t^2 = (y_t - a)^2 = y_t^2 - 2 \cdot y_t \cdot a + a^2$$

$$\frac{\mathrm{d}e_t^2}{\mathrm{d}a} = -2 \cdot y_t + 2 \cdot a = 2 \cdot (a - y_t) \stackrel{!}{=} 0 \iff a = y_t$$

Die aktuellste Beobachtung ist die beste Prognose. Sie muss aber nicht repräsentativ sein. Aus diesem Grund sollte man die Prognose auf mehrere Beobachtungswerte beziehen.



 $y_t = \text{konstantes Niveau} + \epsilon_t$ 

Ein unverzerrtes Prognosemodell ist gekennzeichnet durch:

$$\mathbf{E}\left\{\epsilon_{t}\right\} = 0$$

Prognosefunktion:  $\widehat{y}_t = \mathbb{E}\{y_t\} = \mathbb{E}\{\text{konstantes Niveau}\} =: a$ 



 $y_t = \text{konstantes Niveau} + \epsilon_t$ 

Ein unverzerrtes Prognosemodell ist gekennzeichnet durch:

$$\mathrm{E}\left\{\epsilon_{t}\right\} = 0$$

Prognosefunktion:  $\widehat{y}_t = \mathbb{E}\{y_t\} = \mathbb{E}\{\text{konstantes Niveau}\} =: a$ 

Ex-post-Prognosefehler:

$$e_k = y_k - \widehat{y}_k = y_k - a$$

$$(k = t - n + 1, t - n + 2, \dots, t)$$

Schätzfunktion:

$$\widehat{y}_t = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=t-n+1}^t y_k$$

 $\implies n$ -periodiger ungewichteter gleitender Mittelwert



#### Mögliche Prognosefunktionen (zusammenfassende Übersicht)

► aktuelle Beobachtung

$$p_{t+i} = \hat{y}_t = y_t$$
  $(i = 0, 1, 2, \ldots)$ 

gleitender Durchschnitt (erster Ordnung)

$$p_{t+i} = \hat{y}_t = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=t-n+1}^{t} y_k$$
 (i = 0, 1, 2, ...)

exponentiell geglätteter Durchschnitt (erster Ordnung)

$$p_{t+i} = \hat{y}_t = (1 - \alpha) \cdot \hat{y}_{t-1} + \alpha \cdot y_t$$
  $(i = 0, 1, 2, ...)$ 







$$\widehat{y}_t = y_t^{(1)} := \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

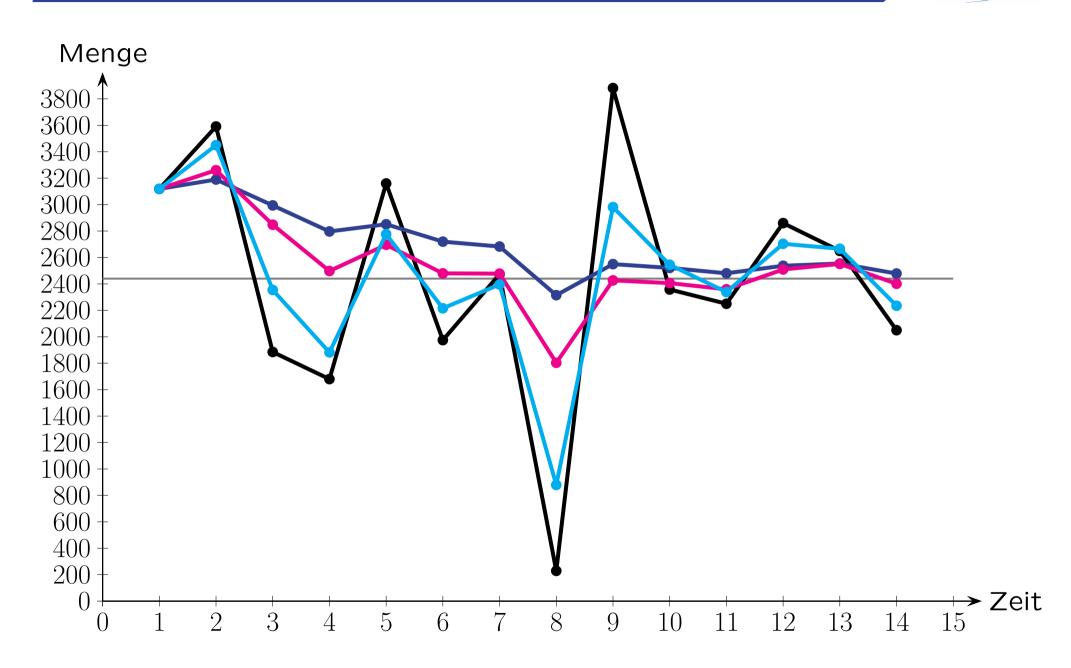


Periode	Nachfragemenge
t	$y_t$
0	
1	3119
2	3591
3	1885
4	1680
5	3160
6	1975
7	2473
8	229
9	3882
10	2358
11	2250
12	2860
13	2650
14	2050



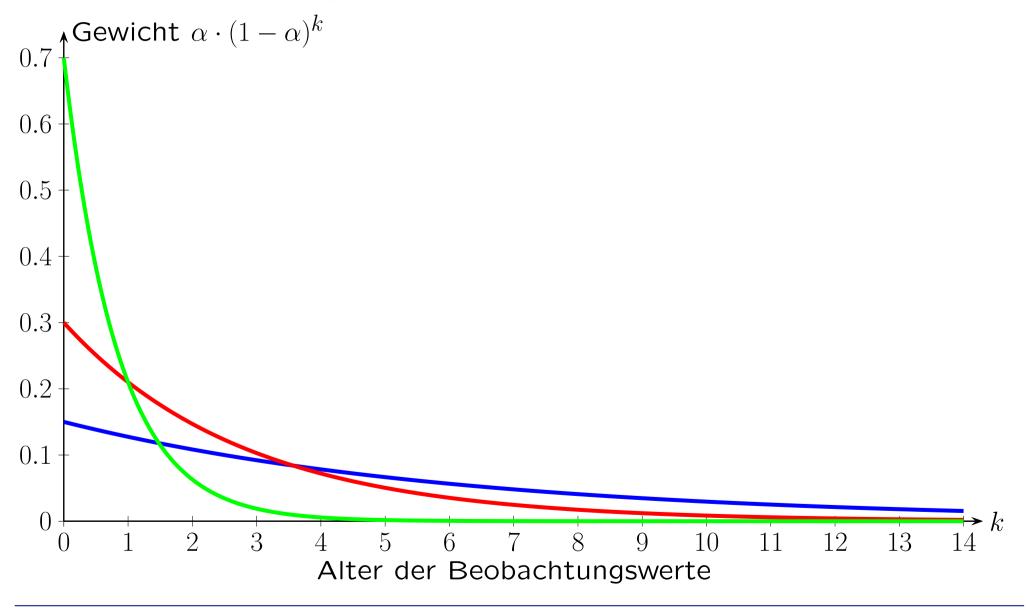
Periode	Nachfragemenge	$\alpha = 0.15$	$\alpha = 0.30$	$\alpha = 0.70$
t	$y_t$	$y_t^{(1)}$	$y_t^{(1)}$	$y_t^{(1)}$
0		3119.000	3119.000	3119.000
1	3119	3119.000	3119.000	3119.000
2	3591	3189.800	3260.600	3449.400
3	1885	2994.080	2847.920	2354.320
4	1680	2796.968	2497.544	1882.296
5	3160	2851.423	2696.281	2776.689
6	1975	2719.959	2479.897	2215.507
7	2473	2682.915	2477.828	2395.752
8	229	2314.828	1803.179	879.026
9	3882	2549.904	2426.826	2981.108
10	2358	2521.118	2406.178	2544.932
11	2250	2480.451	2359.325	2338.480
12	2860	2537.383	2509.527	2703.544
13	2650	2554.276	2551.669	2666.063
14	2050	2478.634	2401.168	2234.819





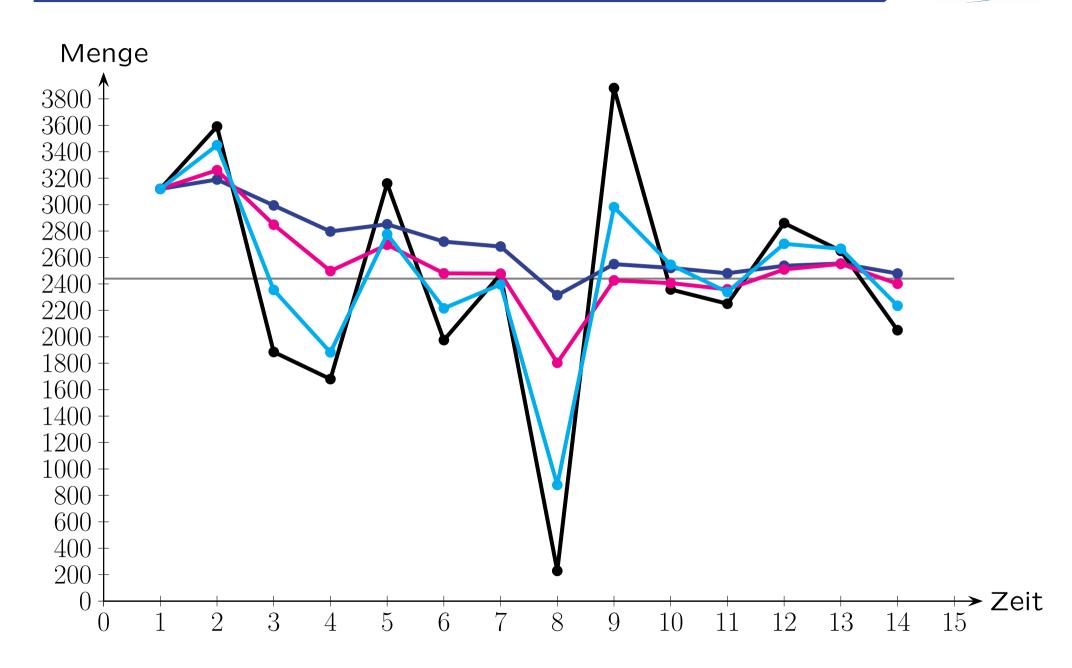


#### Einfluss des Glättungsparameters



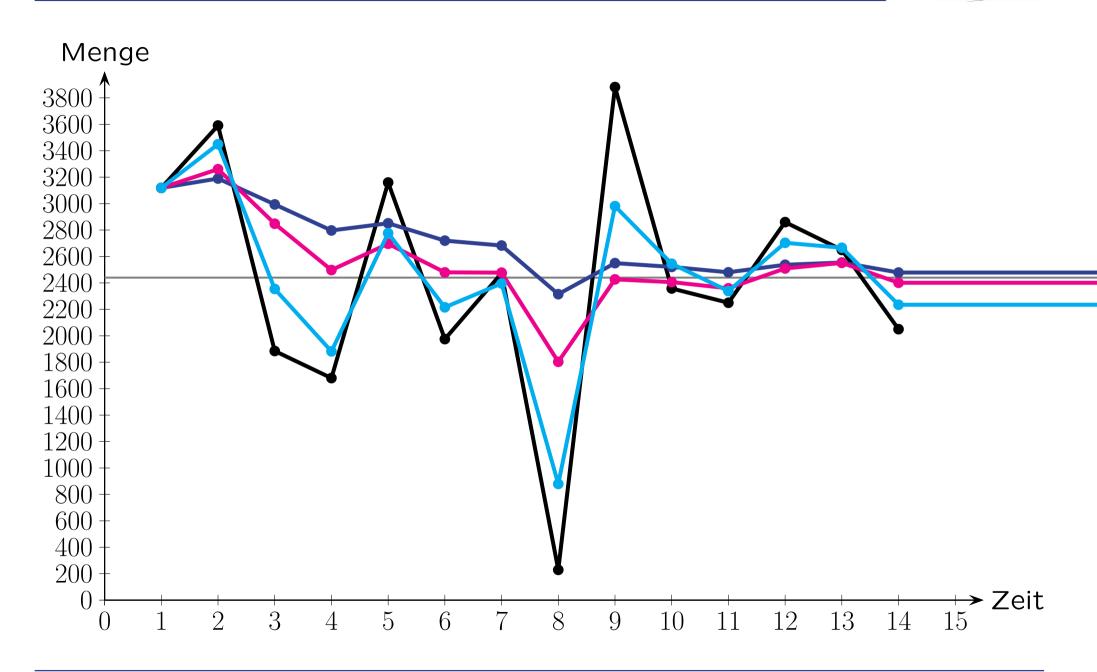
#### Exponentielle Glättung erster Ordnung: Durchschnitte





#### Exponentielle Glättung erster Ordnung: Prognosen







Periode	Nachfragemenge	· ·	ntielle Glä	ttung mi	$t \alpha = 0.1$	15
t	$y_t$	$p_{t+1+\dots} = y_t^{(1)}$	$e_t$	$ERR_t$	$MAD_t$	$SIG_t$
0		3119.000				
1	3119	3119.000	0.000			
2	3591	3189.800	472.000			
3	1885	2994.080	-1304.800	0.000	592.267	0.000
4	1680	2796.968	-1314.080	-65.704	628.357	-0.105
5	3160	2851.423	363.032	-44.267	615.091	-0.072
6	1975	2719.959	-876.423	-85.875	628.158	-0.137
7	2473	2682.915	-246.959	-93.929	609.098	-0.154
8	229	2314.828	-2453.915	-211.929	701.339	-0.302
9	3882	2549.904	1567.172	-122.973	744.630	-0.165
10	2358	2521.118	-191.904	-126.420	716.994	-0.176
11	2250	2480.451	-271.118	-133.655	694.700	-0.192
12	2860	2537.383	379.549	-107.995	678.943	-0.159
13	2650	2554.276	112.617	-96.964	650.626	-0.149
14	2050	2478.634	-504.276	-117.330	643.309	-0.182



Periode	Nachfragemenge	· .	ntielle Glä	ttung mi	$t \alpha = 0.3$	30
$t$	$y_t$	$p_{t+1+\dots} = y_t^{(1)}$	$e_t$	$ERR_t$	$MAD_t$	$SIG_t$
0		3119.000				
1	3119	3119.000	0.000			
2	3591	3260.600	472.000			
3	1885	2847.920	-1375.600	0.000	615.867	0.000
4	1680	2497.544	-1167.920	-58.396	643.469	-0.091
5	3160	2696.281	662.456	-22.353	644.419	-0.035
6	1975	2479.897	-721.281	-57.300	648.262	-0.088
7	2473	2477.828	-6.897	-54.780	616.194	-0.089
8	229	1803.179	-2248.828	-164.482	697.825	-0.236
9	3882	2426.826	2078.821	-52.317	766.875	-0.068
10	2358	2406.178	-68.826	-53.142	731.973	-0.073
11	2250	2359.325	-156.178	-58.294	703.183	-0.083
12	2860	2509.527	500.675	-30.346	693.057	-0.044
13	2650	2551.669	140.473	-21.805	665.428	-0.033
14	2050	2401.168	-501.669	-45.798	657.240	-0.070



Periode	Nachfragemenge	· ·	ntielle Glä	ttung mi	$t \alpha = 0.$	70
t	$y_t$	$p_{t+1+\dots} = y_t^{(1)}$	$e_t$	$ERR_t$	$MAD_t$	$SIG_t$
0		3119.000				
1	3119	3119.000	0.000			
2	3591	3449.400	472.000			
3	1885	2354.320	-1564.400	0.000	678.800	0.000
4	1680	1882.296	-674.320	-33.716	678.576	-0.050
5	3160	2776.689	1277.704	31.855	708.532	0.045
6	1975	2215.507	-801.689	-9.822	713.190	-0.014
7	2473	2395.752	257.493	3.544	690.405	0.005
8	229	879.026	-2166.752	-104.971	764.223	-0.137
9	3882	2981.108	3002.974	50.426	876.160	0.058
10	2358	2544.932	-623.108	16.749	863.508	0.019
11	2250	2338.480	-294.932	1.165	835.079	0.001
12	2860	2703.544	521.520	27.183	819.401	0.033
13	2650	2666.063	-53.544	23.147	781.108	0.030
14	2050	2234.819	-616.063	-8.814	772.856	-0.011



Periode	Nachfragemenge	gleiten	der Durch	schnitt r	nit n =	t
t	$y_t$	$p_{t+1+\dots} = y_t^{(1)}$	$e_t$	$ERR_t$	$MAD_t$	$SIG_t$
0		3119.000				
1	3119	3119.000	0.000			
2	3591	3355.000	472.000			
3	1885	2865.000	-1470.000	0.000	647.333	0.000
4	1680	2568.750	-1185.000	-59.250	674.217	-0.088
5	3160	2687.000	591.250	-26.725	670.068	-0.040
6	1975	2568.333	-712.000	-60.989	672.165	-0.091
7	2473	2554.714	-95.333	-62.706	643.323	-0.097
8	229	2264.000	-2325.714	-175.856	727.443	-0.242
9	3882	2443.778	1618.000	-86.164	771.971	-0.112
10	2358	2435.200	-85.778	-86.144	737.661	-0.117
11	2250	2418.364	-185.200	-91.097	710.038	-0.128
12	2860	2455.167	441.636	-64.460	696.618	-0.093
13	2650	2470.154	194.833	-51.496	671.529	-0.077
14	2050	2440.143	-420.154	-69.929	658.960	-0.106



Periode	Nachfragemenge	_	der Durchs	schnitt m	nit n = 1	4
t	$y_t$	$p_{t+1+\dots} = y_t^{(1)}$	$e_t$	$ERR_t$	$MAD_t$	$SIG_t$
0		2440.143				
1	3119	2440.143	678.857			
2	3591	2440.143	1150.857			
3	1885	2440.143	-555.143	0.000	794.952	0.000
4	1680	2440.143	-760.143	-38.007	793.212	-0.048
5	3160	2440.143	719.857	-0.114	789.544	0.000
6	1975	2440.143	-465.143	-23.365	773.324	-0.030
7	2473	2440.143	32.857	-20.554	736.301	-0.028
8	229	2440.143	-2211.143	-130.084	810.043	-0.161
9	3882	2440.143	1441.857	-51.487	841.634	-0.061
10	2358	2440.143	-82.143	-53.019	803.659	-0.066
11	2250	2440.143	-190.143	-59.876	772.983	-0.077
12	2860	2440.143	419.857	-35.889	755.327	-0.048
13	2650	2440.143	209.857	-23.602	728.053	-0.032
14	2050	2440.143	-390.143	-41.929	711.158	-0.059



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360

$$y_1^{(1)} := 180$$



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360

$$y_1^{(1)} := 180$$
  
 $y_2^{(1)} = 0.2 \cdot 220 + (1 - 0.2) \cdot 180.00 = 188.00$ 



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360

$$y_1^{(1)} := 180$$

$$y_2^{(1)} = 0.2 \cdot 220 + (1 - 0.2) \cdot 180.00 = 188.00$$

$$y_3^{(1)} = 0.2 \cdot 230 + (1 - 0.2) \cdot 188.00 = 196.40$$

$$y_4^{(1)} = 0.2 \cdot 265 + (1 - 0.2) \cdot 196.40 = 210.12$$

$$y_5^{(1)} = 0.2 \cdot 280 + (1 - 0.2) \cdot 210.12 = 224.10$$

$$y_6^{(1)} = 0.2 \cdot 300 + (1 - 0.2) \cdot 224.10 = 239.28$$

$$y_7^{(1)} = 0.2 \cdot 320 + (1 - 0.2) \cdot 239.28 = 255.42$$

$$y_8^{(1)} = 0.2 \cdot 360 + (1 - 0.2) \cdot 255.42 = 276.34$$



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360

$$y_1^{(1)} := 180$$

$$y_2^{(1)} = 0.2 \cdot 220 + (1 - 0.2) \cdot 180.00 = 188.00$$

$$y_3^{(1)} = 0.2 \cdot 230 + (1 - 0.2) \cdot 188.00 = 196.40$$

$$y_4^{(1)} = 0.2 \cdot 265 + (1 - 0.2) \cdot 196.40 = 210.12$$

$$y_5^{(1)} = 0.2 \cdot 280 + (1 - 0.2) \cdot 210.12 = 224.10$$

$$y_6^{(1)} = 0.2 \cdot 300 + (1 - 0.2) \cdot 224.10 = 239.28$$

$$y_7^{(1)} = 0.2 \cdot 320 + (1 - 0.2) \cdot 239.28 = 255.42$$

$$y_8^{(1)} = 0.2 \cdot 360 + (1 - 0.2) \cdot 255.42 = 276.34 = \dots = p_8 = p_9 = p_{10} = p_{11} = \dots$$



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360

Periode t	Beobachtung $y_t$	Durchschnitt $y_t^{(1)}$	Prognose $p_t$
1	180	180.00	
2	220	188.00	180.00
3	230	196.40	188.00
4	265	210.12	196.40
5	280	224.10	210.12
6	300	239.28	224.10
7	320	255.42	239.28
8	360	276.34	255.42
9			276.34
10			276.34
11			276.34
l i			<b>:</b>



Liegt ein Trend vor, laufen die Prognosewerte mittels exponentieller Glättung erster Ordnung systematisch hinterher.

Jeder Durchschnitt aus mehreren aufeinanderfolgenden Beobachtungswerten — welcher Art auch immer — läuft dem Trend systematisch hinterher.

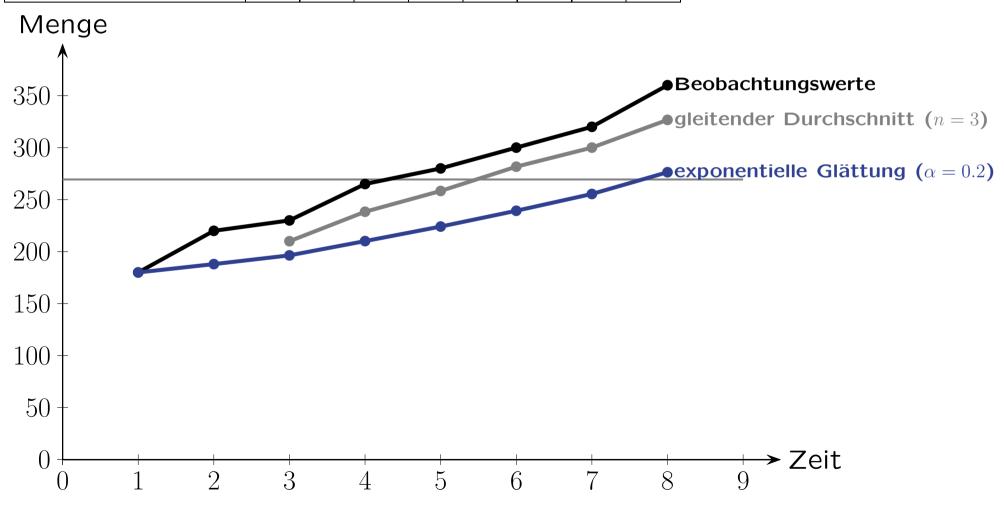
Beim arithmetischen Mittel ("gleitender Durchschnitt", "n-Tage-Linie") ist das Alter der Durchschnitts-/Prognosewerte leicht ermittelbar:  $\frac{n-1}{2}$ .

Wie sieht es bei den mit Hilfe der exponentiellen Glättung ermittelten Durchschnitts-/Prognosewerten aus?



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

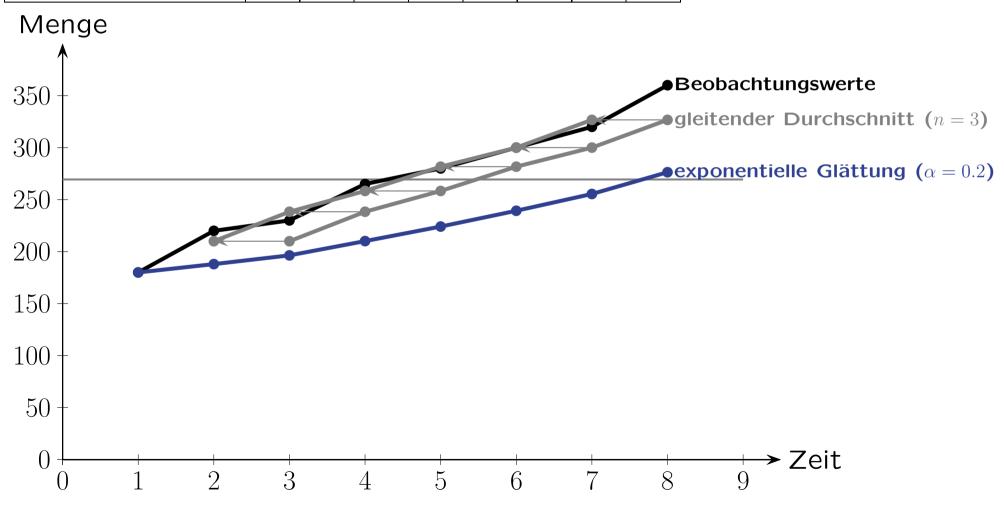
Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360





#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360



#### Für jede Durchschnittsberechnung ...



- .. müssen die folgenden Fragen beanzwortet werden:
- ► Zu welchem Zeitpunkt wird der Durchschnitt berechnet?
- ► Auf welchen Zeitpunkt bezieht sich der berechnete Durchschnitt?
- ► Auf welchen Zeitpunkt beziehen sich die daraus abgeleiteten Prognosen?
  - ▷ Ex-ante-Prognosen: I. d. R. auf die künftige Entwicklung.
  - Ex-post-Prognosen: I. d. R. auf den Berechnungszeitpunkt und auf die vergangene Entwicklung, um die Entwicklung der Prognosefehler zu beobachten ("Trainingsdaten").

Die Antworten auf diese Fragen sind kontextbezogen.

#### Noch'n Beispiel Ihr Notendurchschnitt nach dem 2. Semester

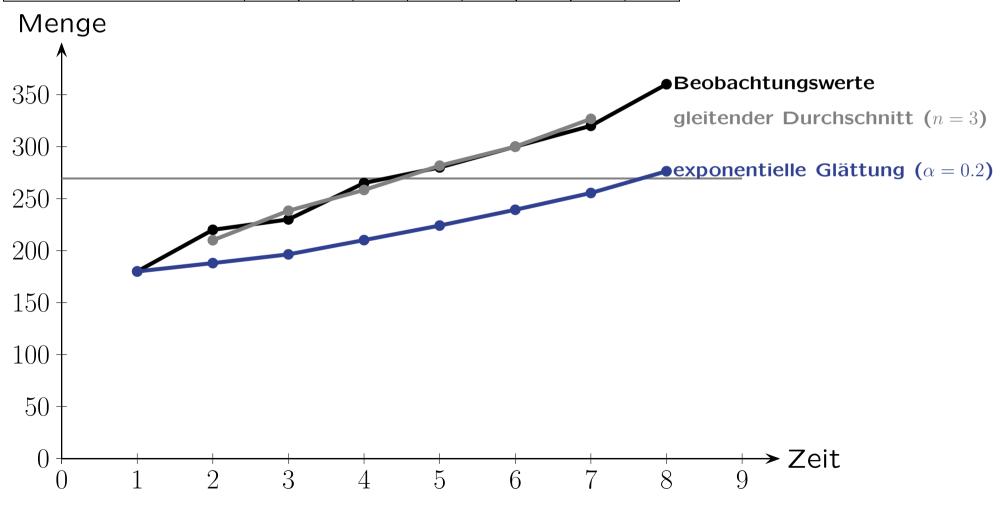
Der Studiendekan bestimmt zum Ende des 2. Semesters Ihren Notendurchschnitt, um eine Einschätzung und Prognose abzugeben, wie Ihr Leistungsfortschritt aussieht (ex-post-Durchschnitt) und wie es wohl weitergehen wird (ex-ante-Prognose). S. Prüfungsordnung!

#### Für jede Durchschnittsberechnung bei Trend gilt:



#### Beispiel II Nachfrageprognose mit exponentieller Glättung ( $\alpha = 0.2$ )

Periode	1	2	3	4	5	6	7	8
Nachfragemenge	180	220	230	265	280	300	320	360







### Nachfrageprognose bei trendförmigem Nachfrageverlauf





# Exponentielle Glättung bei Vorliegen eines Trends: Trendkorrektur

#### Trendmodell



Trendgerade (über n Beobachtungswerte, auf t - n = 0 bezogen):

$$y_i = a + b \cdot i + \epsilon_i \qquad (i = t - n + 1, t - n + 2, \dots, t)$$

Prognosefunktion (extrapolierte Trendgerade) (ex-ante oder ex-post, auf den Koordinatenursprung bezogen):

$$p_i = E\{y_i\} = a + b \cdot i + E\{\epsilon_i\}$$
  $(i = \dots, t - n + 1, t - n + 2, \dots, t, t + 1, t + 2, \dots)$ 



Exponentiell geglätteter Durchschnittswert (zum Zeitpunkt t):

$$y_{t}^{(1)} = \alpha \cdot y_{t} + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

$$= \alpha \cdot y_{t} + (1 - \alpha) \cdot \alpha \cdot y_{t-1} + (1 - \alpha)^{2} \cdot y_{t-2}^{(1)}$$

$$= \alpha \cdot y_{t} + (1 - \alpha) \cdot \alpha \cdot y_{t-1} + (1 - \alpha)^{2} \cdot \alpha \cdot y_{t-2} + (1 - \alpha)^{3} \cdot y_{t-3}^{(1)}$$

$$= \alpha \cdot y_{t} + (1 - \alpha) \cdot \alpha \cdot y_{t-1} + (1 - \alpha)^{2} \cdot \alpha \cdot y_{t-2} + (1 - \alpha)^{3} \cdot \alpha \cdot y_{t-3} + (1 - \alpha)^{4} \cdot y_{t-4}^{(1)}$$

$$= \sum_{k=0}^{t-1} \alpha \cdot (1 - \alpha)^{k} \cdot y_{t-k} + (1 - \alpha)^{t} \cdot y_{0}^{(1)}$$



Exponentiell geglätteter Durchschnittswert (zum Zeitpunkt t):

$$y_t^{(1)} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

$$= \sum_{k=0}^{t-1} \alpha \cdot (1 - \alpha)^k \cdot y_{t-k} + (1 - \alpha)^t \cdot y_0^{(1)}$$



Exponentiell geglätteter Durchschnittswert (zum Zeitpunkt t):

$$y_t^{(1)} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

$$= \sum_{k=0}^{t-1} \alpha \cdot (1 - \alpha)^k \cdot y_{t-k} + (1 - \alpha)^t \cdot y_0^{(1)}$$

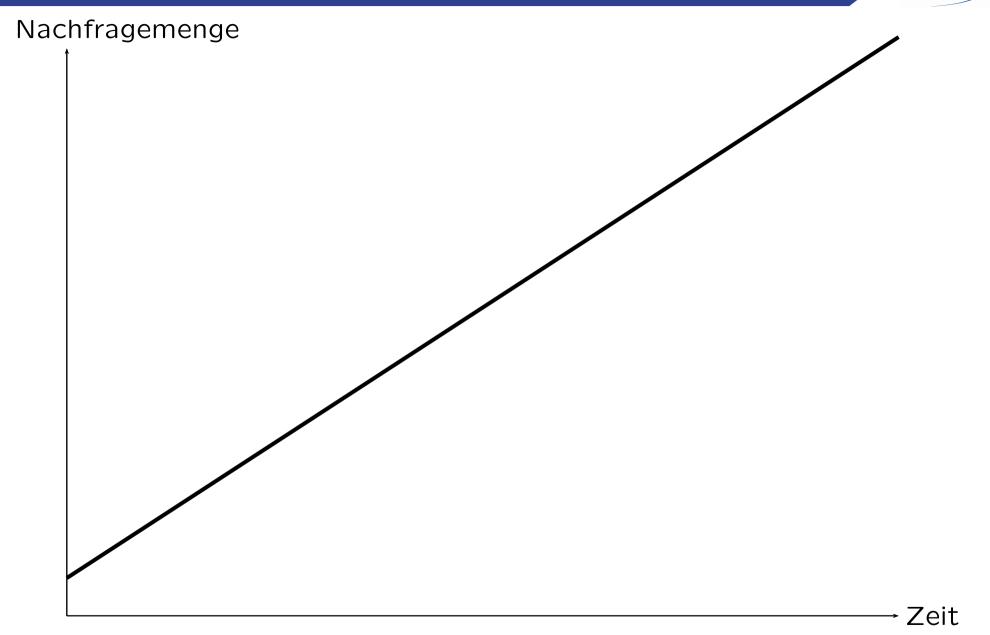
$$E\left\{y_{t}^{(1)}\right\} = \sum_{k=0}^{t-1} \alpha \cdot (1-\alpha)^{k} \cdot (a+b\cdot(t-k)) + (1-\alpha)^{t} \cdot E\left\{y_{0}^{(1)}\right\}$$

$$\lim_{t \to \infty} \mathbf{E} \left\{ y_t^{(1)} \right\} = \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} \alpha \cdot (1 - \alpha)^k \cdot (a + b \cdot t) - b \cdot \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \alpha \cdot (1 - \alpha)^k}_{= 1}$$

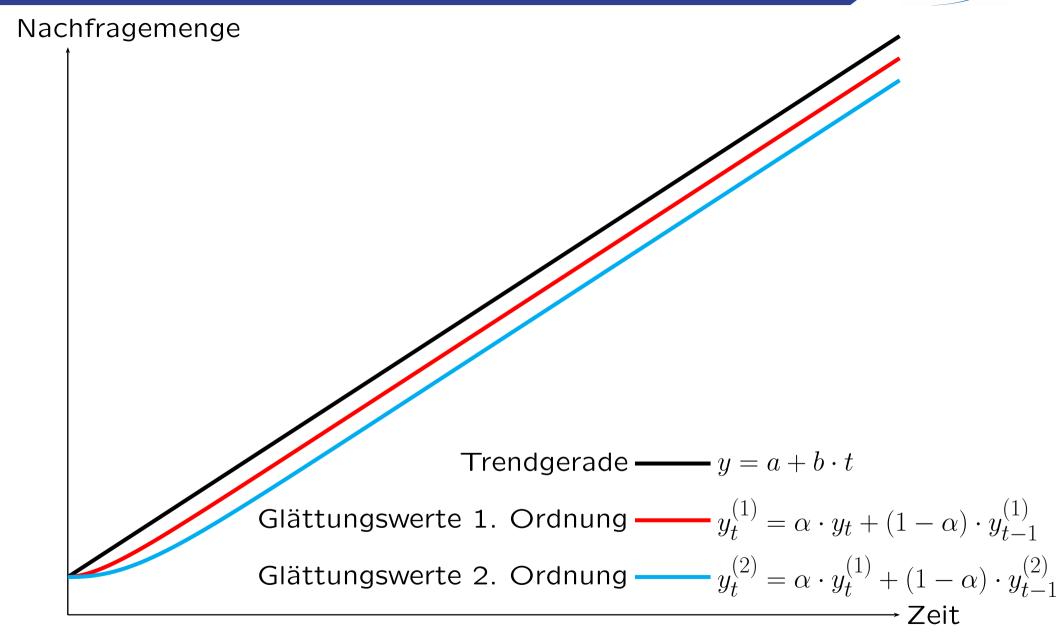
Für  $t \to \infty$  gilt offenbar:

$$\mathrm{E}\left\{y_{t}^{(1)}\right\} = \mathrm{E}\left\{y_{t}\right\} - b \cdot \frac{1-\alpha}{\alpha} \iff \text{systematischer Fehler}$$

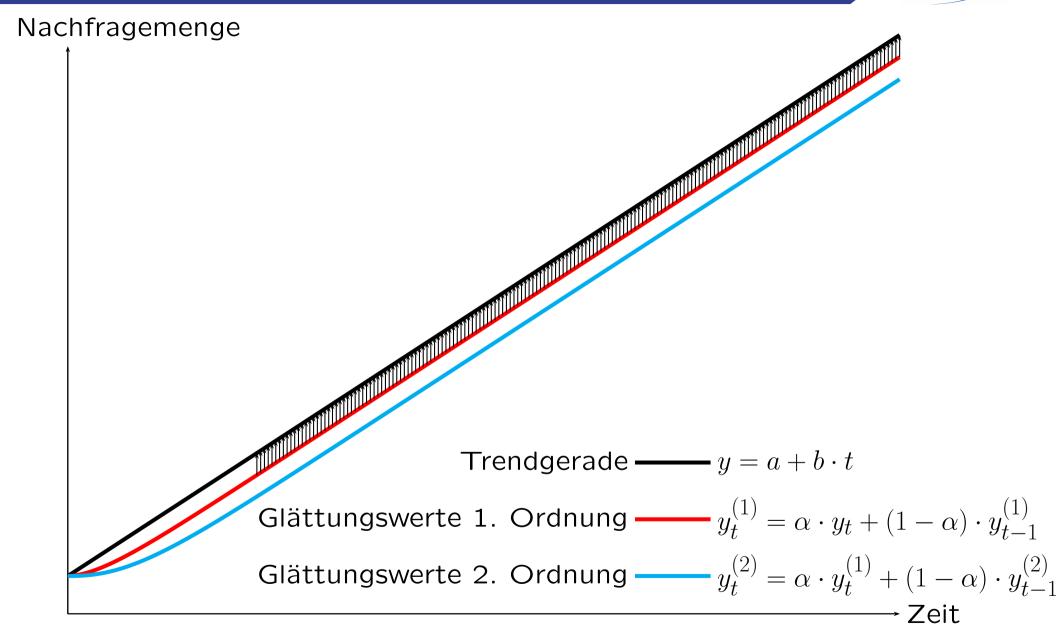




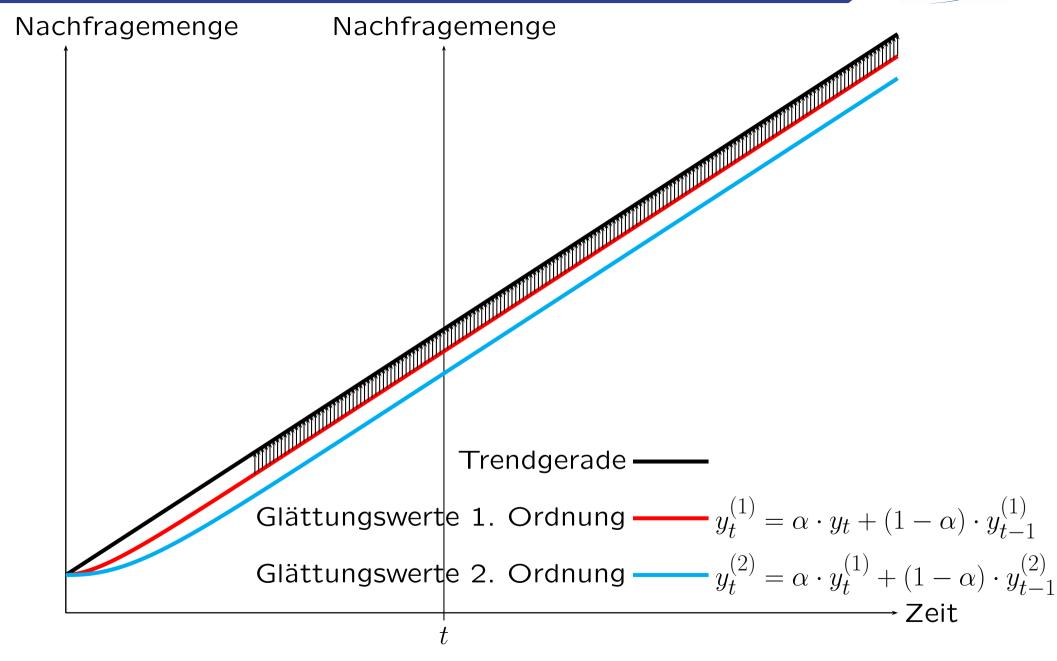




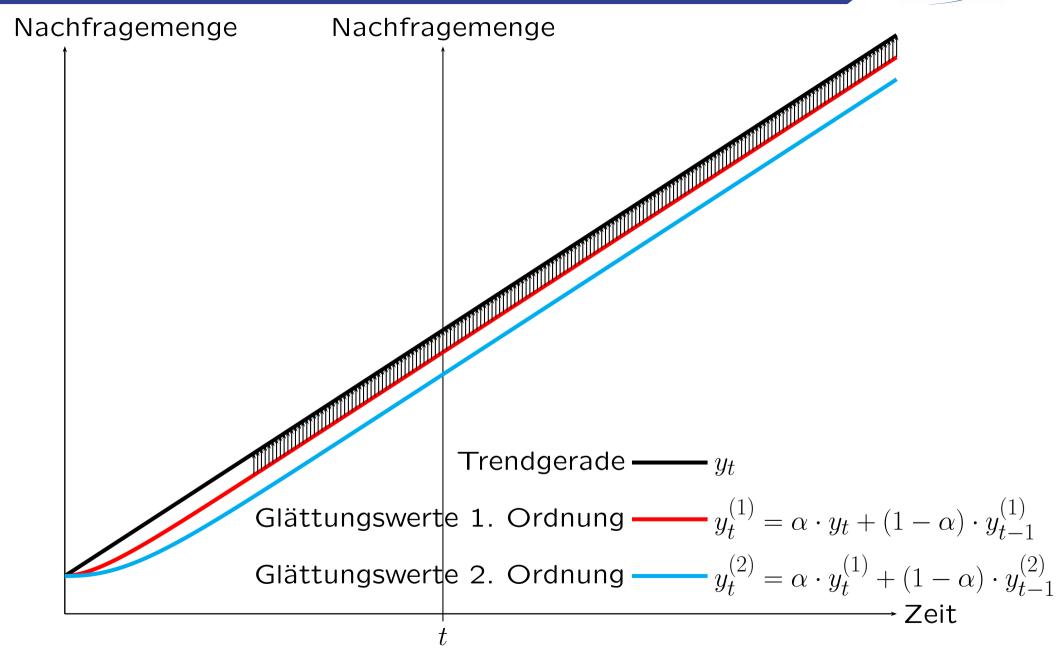




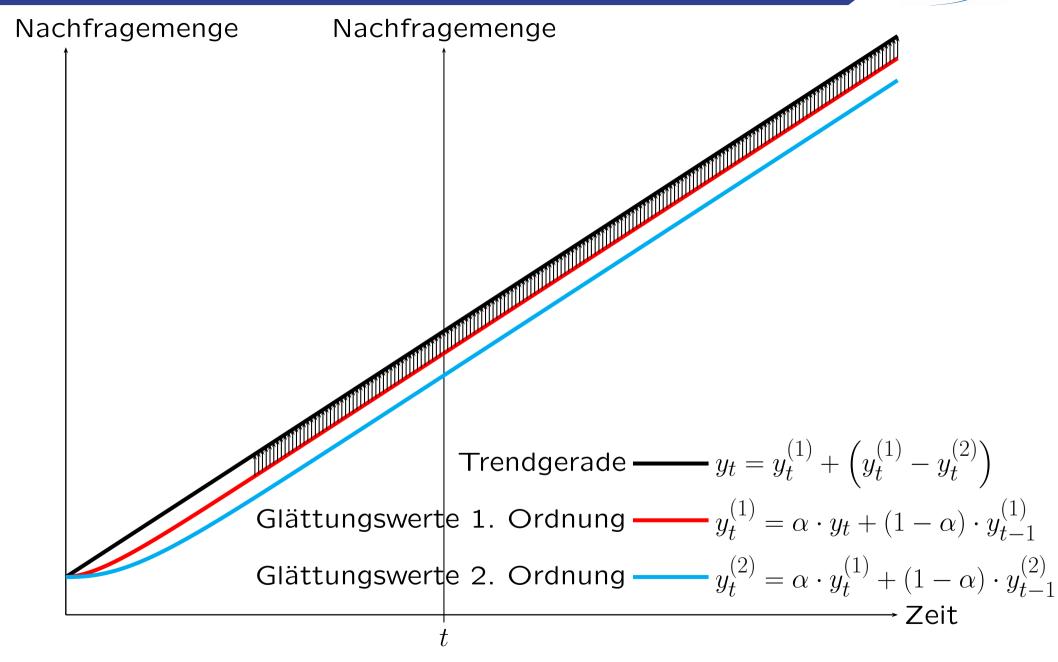




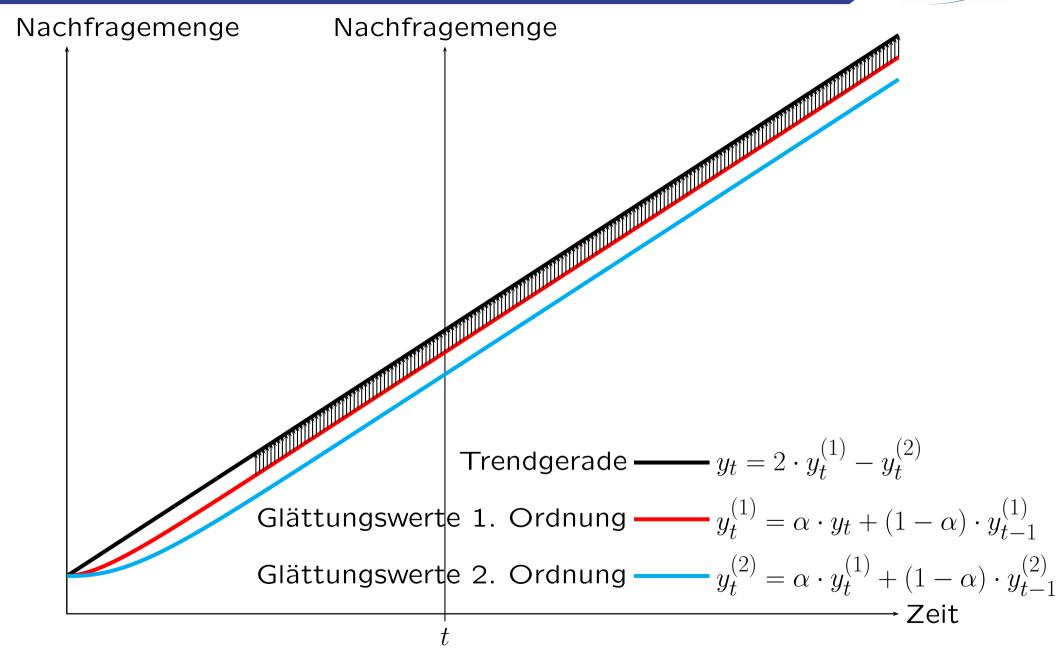




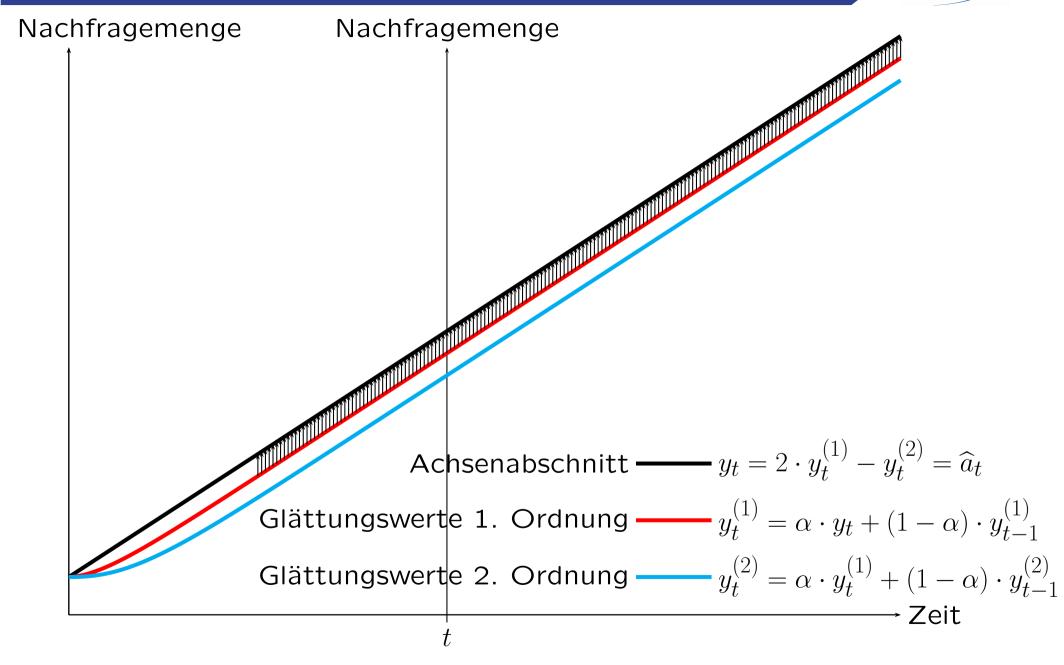




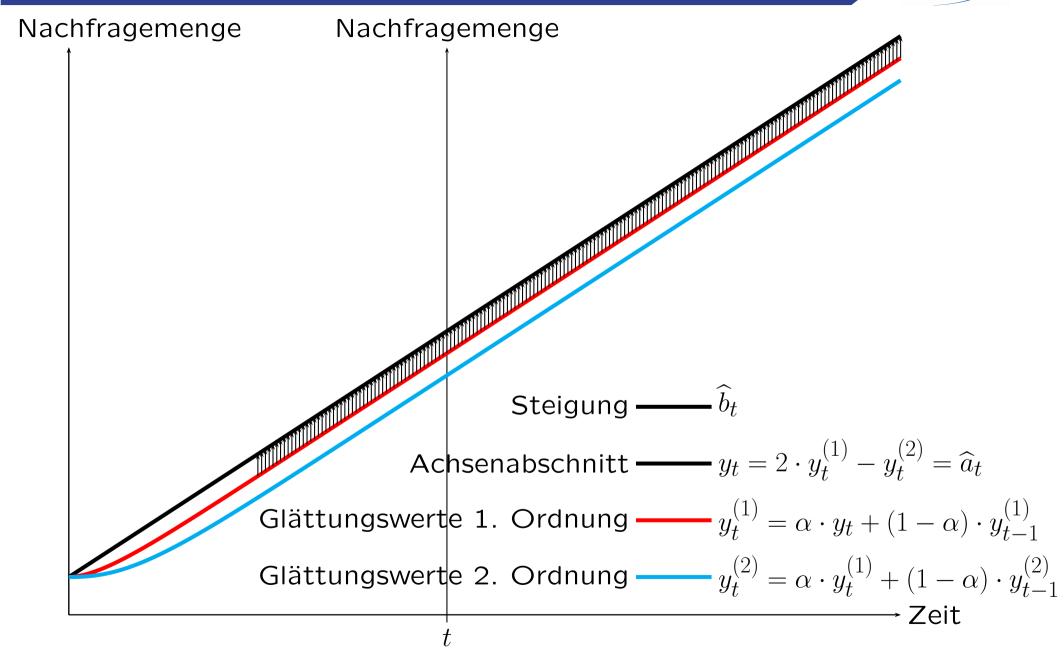




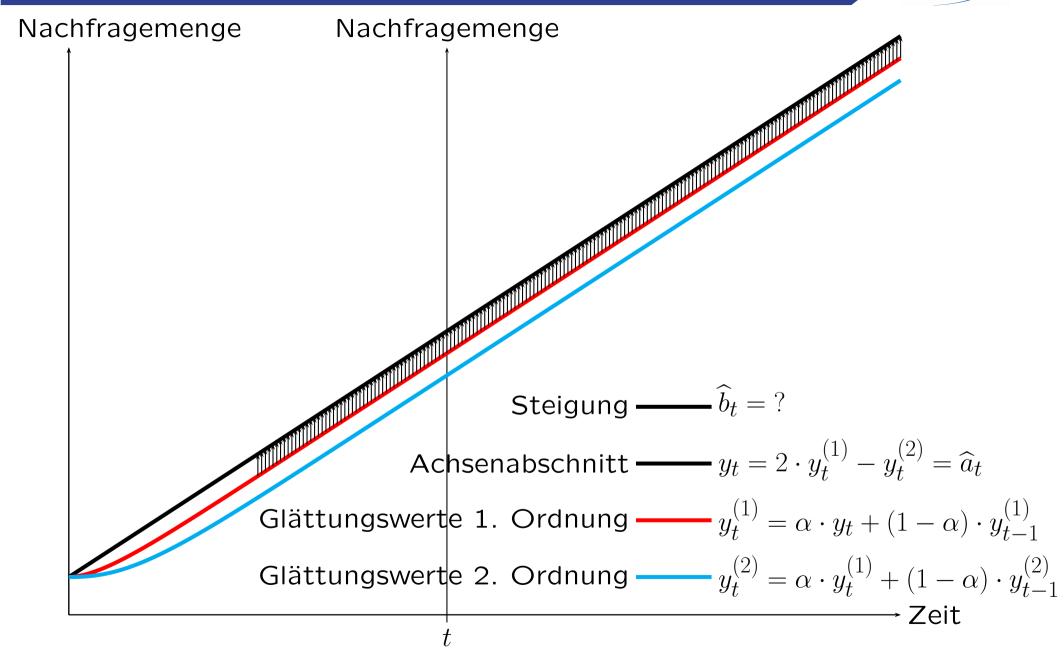




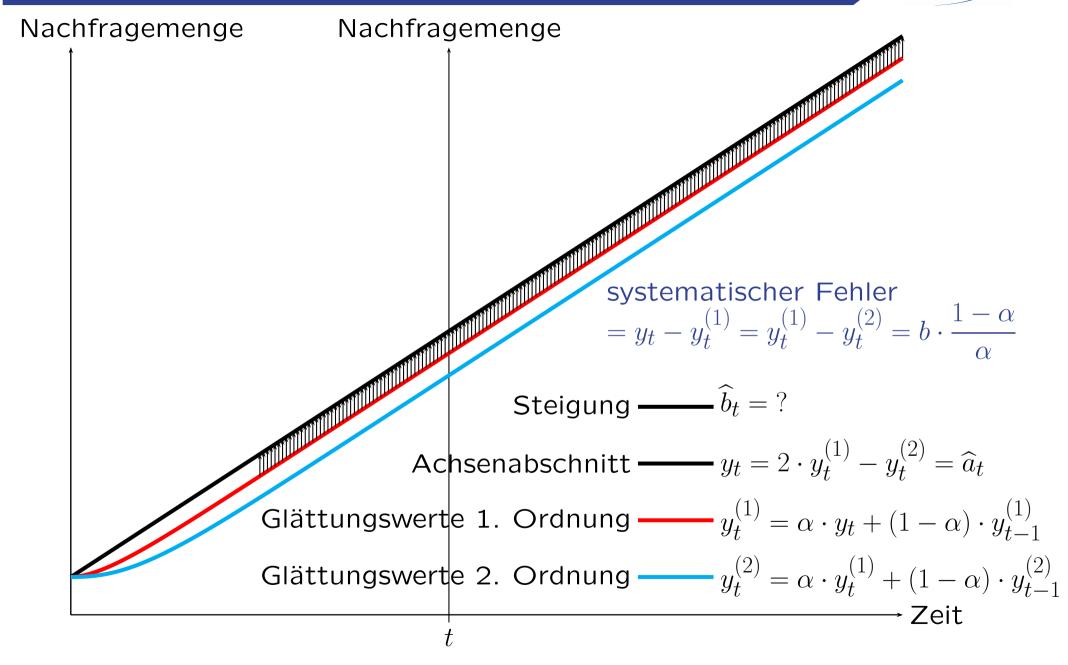




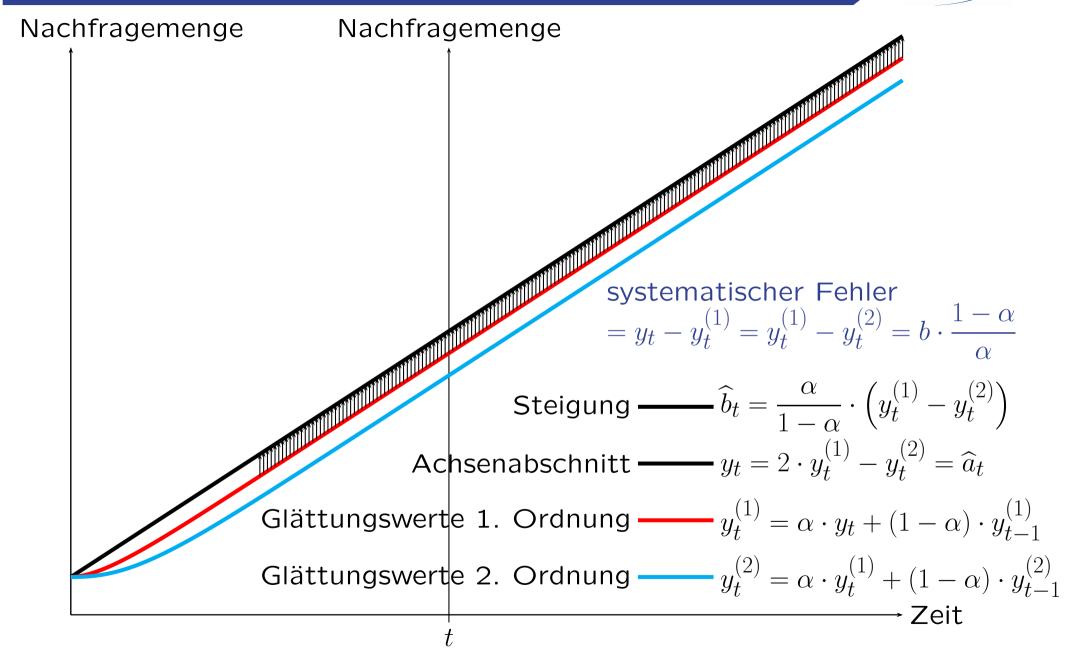














Exponentiell geglättete Durchschnitte erster Ordnung:

$$y_t^{(1)} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

Exponentiell geglättete Durchschnitte zweiter Ordnung (d. h., die Durchschnitte erster Ordnung werden nochmal exponentiell geglättet):

$$y_t^{(2)} = \alpha \cdot y_t^{(1)} + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(2)}$$

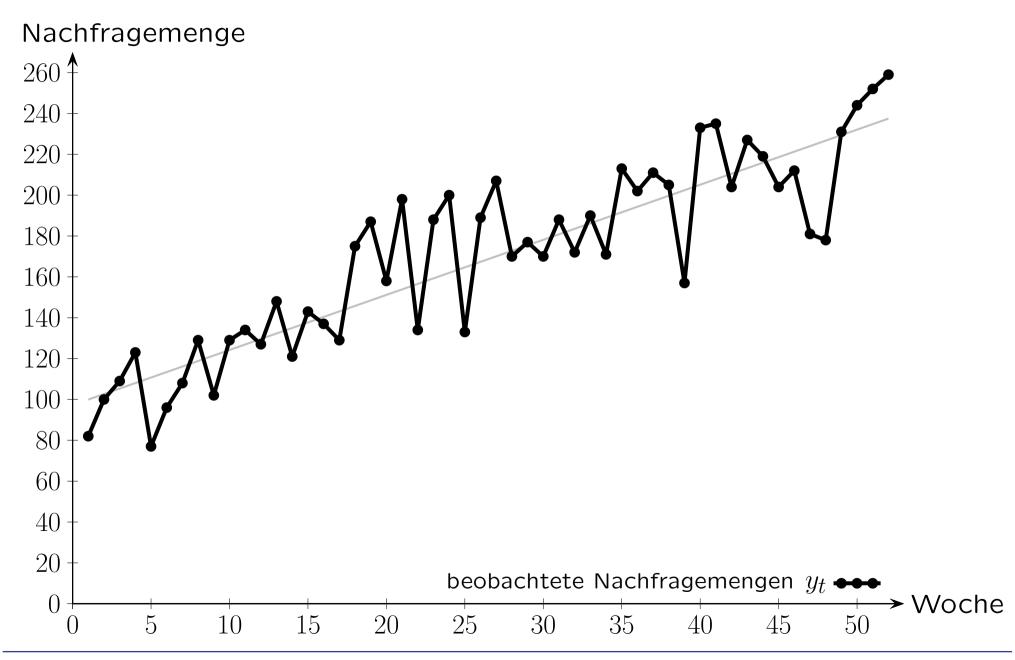
Schätzwert für das aktuelle Niveau der Beobachtungswerte zum Zeitpunkt t (= aktueller Achsenabschnitt der Trendgeraden):

$$\widehat{a}_t = 2 \cdot y_t^{(1)} - y_t^{(2)}$$

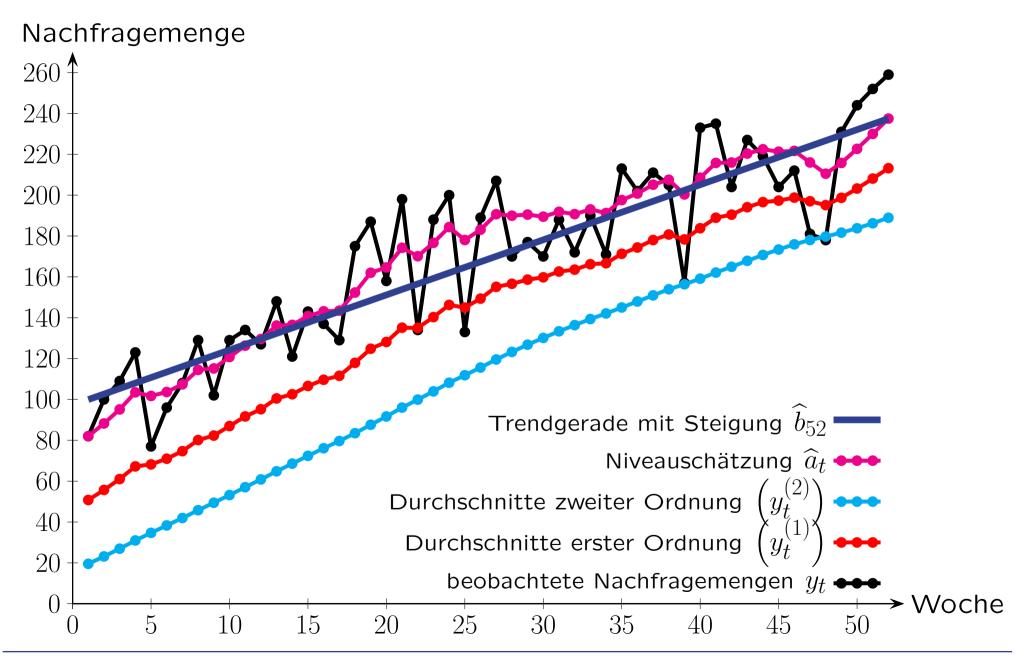
Schätzwert für die Steigung der Trendgeraden zum Zeitpunkt t:

$$\widehat{b}_t = \frac{\alpha}{1 - \alpha} \cdot \left( y_t^{(1)} - y_t^{(2)} \right)$$



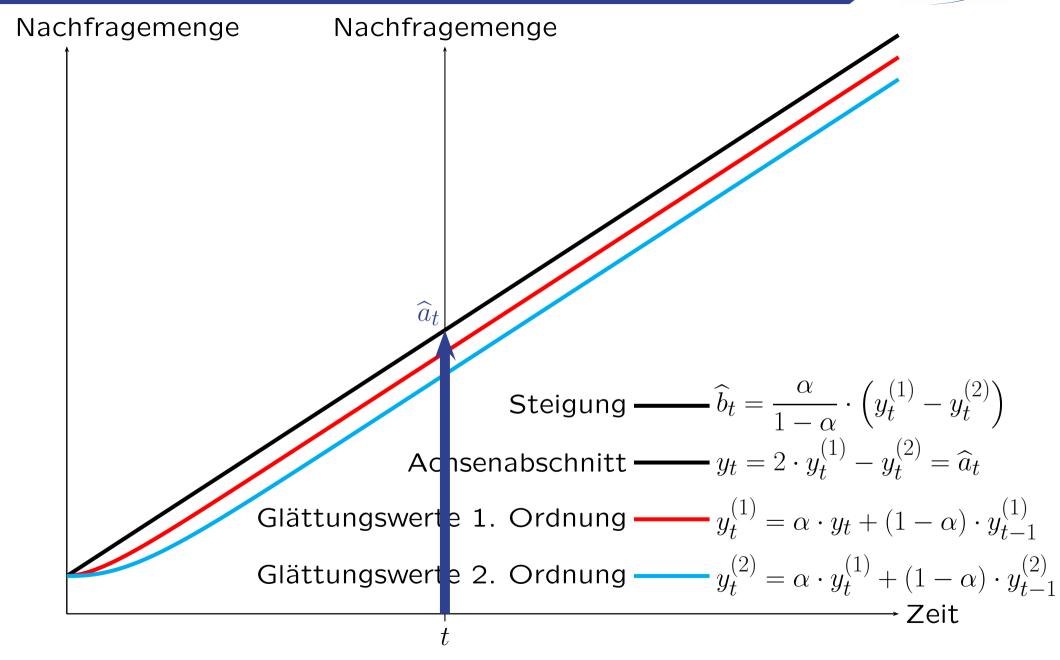






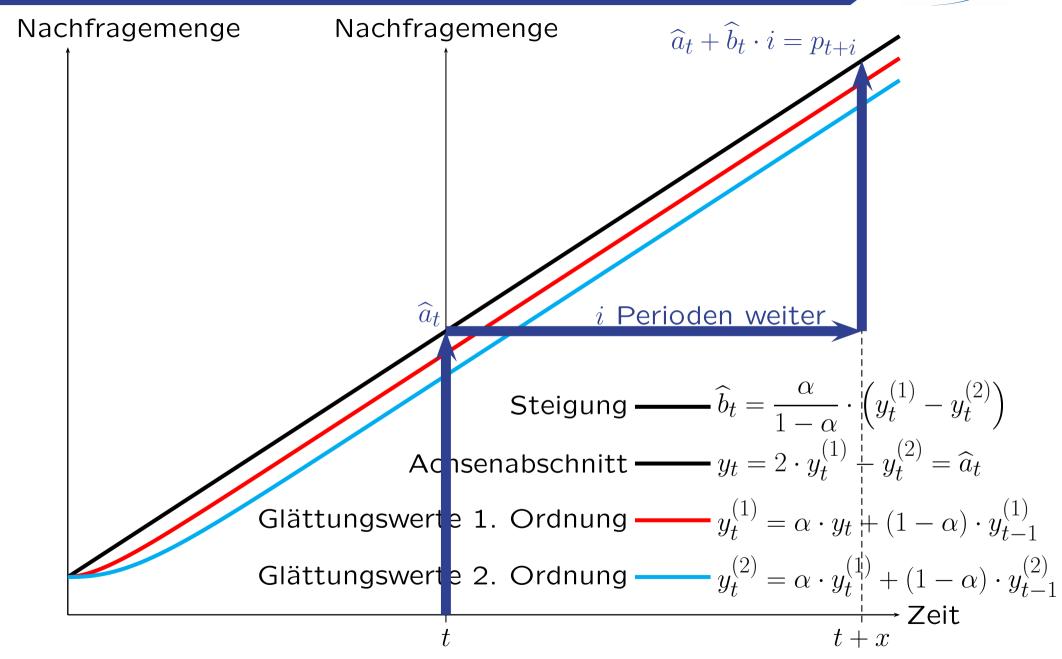
#### Prognose bei linearem Trend





#### Prognose bei linearem Trend







Exponentiell geglättete Durchschnitte erster Ordnung:

$$y_t^{(1)} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

Exponentiell geglättete Durchschnitte zweiter Ordnung (d. h., die Durchschnitte erster Ordnung werden nochmal exponentiell geglättet):

$$y_t^{(2)} = \alpha \cdot y_t^{(1)} + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(2)}$$

Schätzwert für das aktuelle Niveau der Beobachtungswerte zum Zeitpunkt t (= aktueller Achsenabschnitt der Trendgeraden):

$$\widehat{a}_t = 2 \cdot y_t^{(1)} - y_t^{(2)}$$

Schätzwert für die Steigung der Trendgeraden zum Zeitpunkt t:

$$\widehat{b}_t = \frac{\alpha}{1 - \alpha} \cdot \left( y_t^{(1)} - y_t^{(2)} \right)$$

Prognosewert des Bedarfs für eine zukünftige Periode t + i:

$$p_{t+i} = \hat{a}_t + \hat{b}_t \cdot i = 2 \cdot y_t^{(1)} - y_t^{(2)} + \frac{\alpha}{1 - \alpha} \cdot \left( y_t^{(1)} - y_t^{(2)} \right) \cdot i$$



#### Initialisierung:

$$y_0^{(1)} = \widehat{a}_0 - \widehat{b}_0 \cdot \frac{1 - \alpha}{\alpha}$$

$$y_0^{(2)} = \widehat{a}_0 - 2 \cdot \widehat{b}_0 \cdot \frac{1 - \alpha}{\alpha}$$

Aktualisierung der gleitenden Durchschnitte:

$$y_t^{(1)} = \alpha \cdot y_t + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(1)}$$

$$y_t^{(2)} = \alpha \cdot y_t^{(1)} + (1 - \alpha) \cdot y_{t-1}^{(2)}$$

Aktualisierung der Parameter der Trendgeraden:

$$\widehat{a}_t = 2 \cdot y_t^{(1)} - y_t^{(2)}$$

$$\widehat{b}_t = \frac{\alpha}{1 - \alpha} \cdot \left( y_t^{(1)} - y_t^{(2)} \right)$$

Prognosewert des Bedarfs für eine zukünftige Periode t + i:

$$p_{t+i} = \widehat{a}_t + \widehat{b}_t \cdot i$$



### Beispiel Exponentielle Glättung mit Trendkorrektur ( $\alpha = 0.1$ )

Nachfragedaten für 1997:

t	$y_t$	$y_t^{(1)}$	$y_t^{(2)}$	$\widehat{a}_t$	$\widehat{b}_t$	$p_{t+1}$	$e_t$
0		177.0800	79.1600	275.0000	10.8800	285.8800	
1	317	191.0720	90.3512	291.7928	11.1912	302.9840	31.1200
2	194	191.3648	100.4526	282.2770	10.1014	292.3784	-108.9840
3	312	203.4283	110.7501	296.1065	10.2976	306.4041	19.6216
4	316	214.6855	121.1437	308.2273	10.3935	318.6208	9.5959
5	322	225.4169	131.5710	319.2629	10.4273	329.6902	3.3792
6	334	236.2752	142.0414	330.5091	10.4704	340.9795	4.3098
7	317	244.3477	152.2721	336.4234	10.2306	346.6540	-23.9795
8	356	255.5129	162.5961	348.4298	10.3241	358.7538	9.3460
9	428	272.7617	173.6127	371.9106	11.0166	382.9272	69.2462
10	411	286.5855	184.9100	388.2610	11.2973	399.5583	28.0728
11	494	307.3269	197.1517	417.5022	12.2417	429.7439	94.4417
12	412	317.7942	209.2159	426.3726	12.0643	438.4368	-17.7439

(vgl. Tempelmeier (2008))



### Beispiel Exponentielle Glättung mit Trendkorrektur ( $\alpha = 0.1$ )

Nachfragedaten für 1998:

t	$y_t$	$y_t^{(1)}$	$y_t^{(2)}$	$\widehat{a}_t$	$\widehat{b}_t$	$p_{t+1}$	$e_t$
12	412	317.7942	209.2159	426.3726	12.0643	438.4368	-17.7439
13	460	332.0148	221.4958	442.5338	12.2799	454.8137	21.5632
14	395	338.3133	233.1776	443.4491	11.6818	455.1309	-59.8137
15	392	343.6820	244.2280	443.1360	11.0504	454.1864	-63.1309
16	447	354.0138	255.2066	452.8210	10.9786	463.7996	-7.1864
17	452	363.8124	266.0672	461.5577	10.8606	472.4183	-11.7996
18	571	384.5312	277.9136	491.1488	11.8464	502.9952	98.5817
19	517	397.7781	289.9000	505.6561	11.9864	517.6426	14.0048
20	397	397.7003	300.6800	494.7205	10.7800	505.5005	-120.6426
21	410	398.9302	310.5051	487.3554	9.8250	497.1804	-95.5005
22	579	416.9372	321.1483	512.7261	10.6432	523.3694	81.8196
23	473	422.5435	331.2878	513.7992	10.1395	523.9387	-50.3694
24	558	436.0891	341.7679	530.4103	10.4801	540.8905	34.0613

(vgl. Tempelmeier (2008))



