

Lineare Modelle (Beispiele)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2 + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 \log x + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 \sqrt{x} + u$$

Nichtlineares Modell (Beispiel)

$$y = \beta_0 + e^{\beta_1 x} + u$$

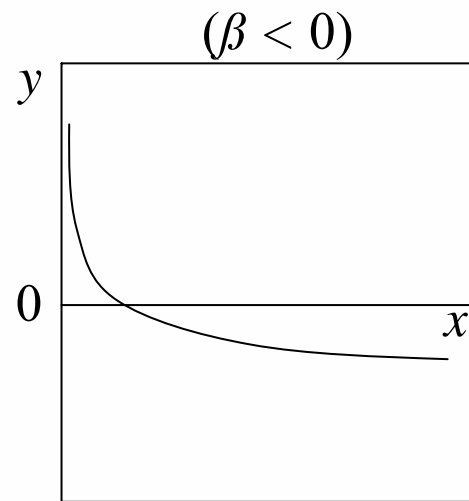
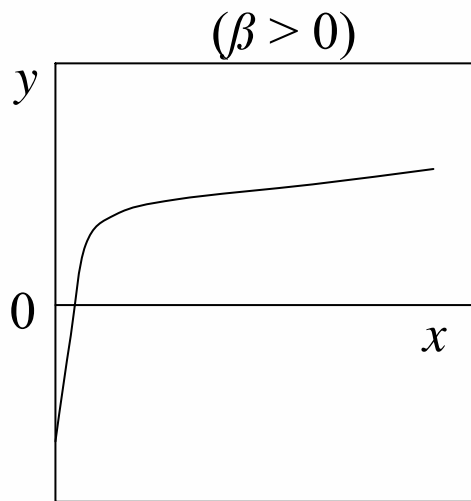
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 1)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha + \log x^\beta$$

$$x' = \log x$$

$$y = \alpha + \beta x'$$

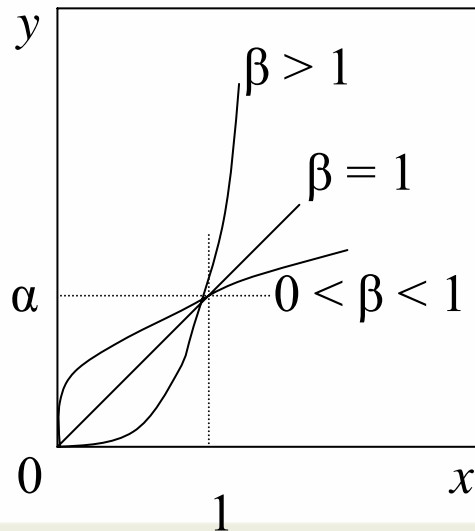


$$y = \alpha + \log x^\beta$$
$$y = \alpha + \log(x^\beta) = \alpha + \beta(\log x)$$

Linearisierbare Funktionen (Beispiel 2)

Funktion

$$y = \alpha x^{\beta}$$

 $(\alpha, \beta, x > 0)$ Transformation

$$y' = \log y$$

$$x' = \log x$$

Lineare Form

$$y' = \log \alpha + \beta x'$$

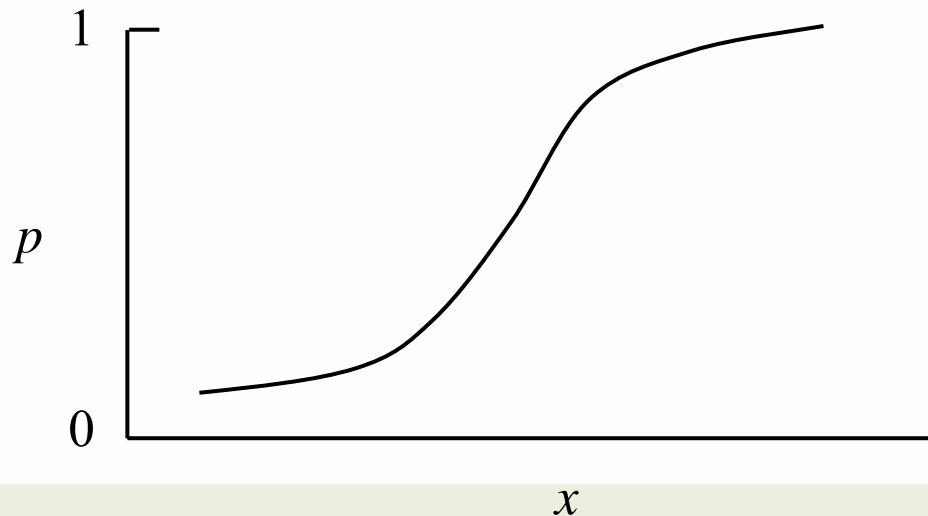
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 3)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \frac{e^{\alpha + \beta x}}{1 + e^{\alpha + \beta x}}$$

$$y' = \ln\left(\frac{y}{1-y}\right)$$

$$y' = \alpha + \beta x$$



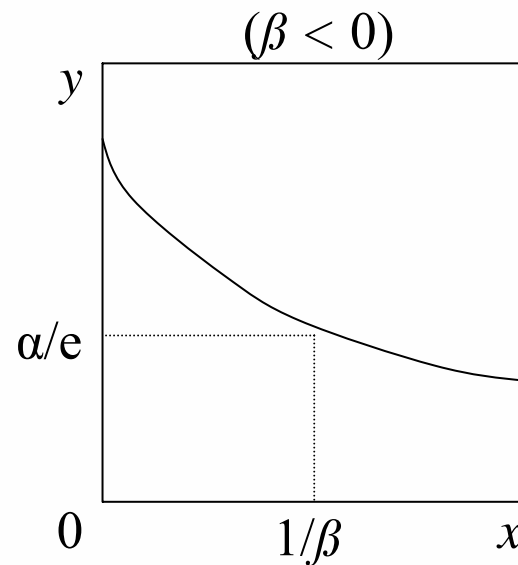
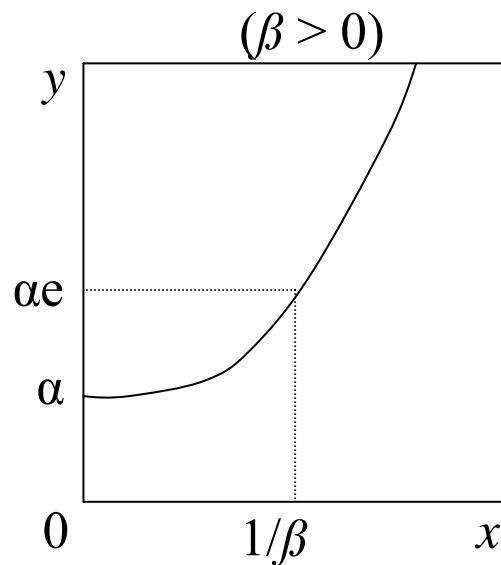
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

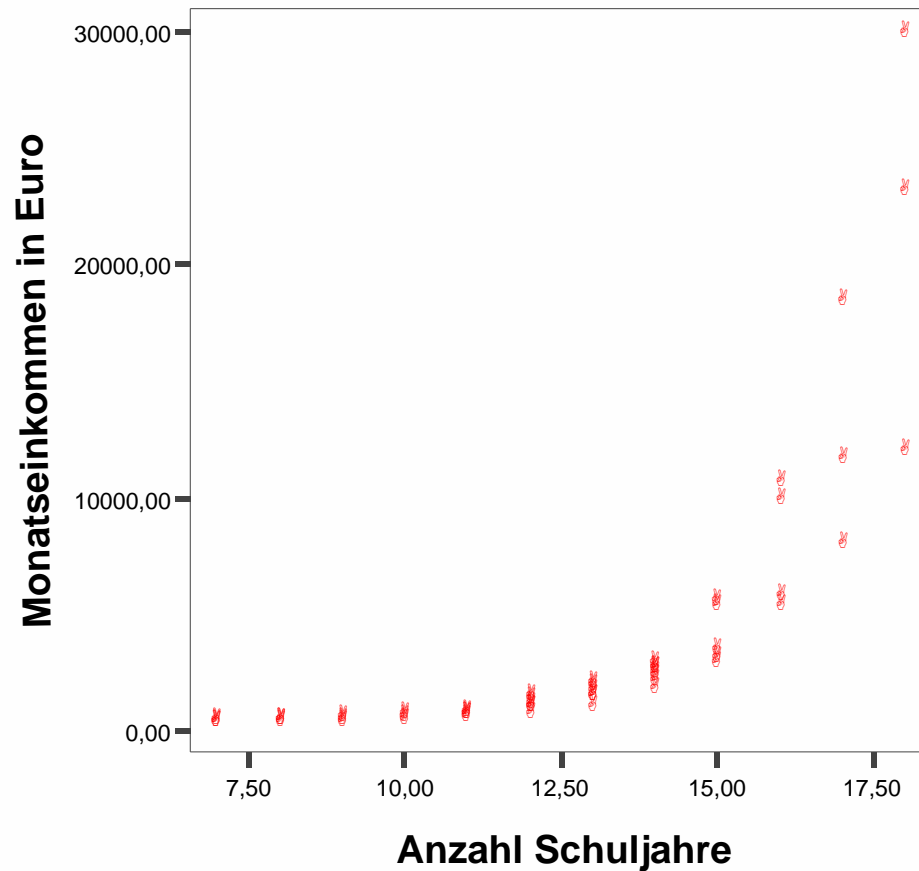
$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



Ausgangspunkt:
Beispiel einer
kurvilinearen
Beziehung zw.
Einkommen und
Schulbildung



[n=50; fiktive Zahlen]

wenn als **lineare** Einfachregression geschätzt, ..

Modellzusammenfassung^a

Modell	R	R-Quadrat	Korrigiertes R-Quadrat	Standardfehler des Schätzers
1	,708 ^a	,501	,491	4277,19534

- a. Einflußvariablen : (Konstante), EDUC Anzahl Schuljahre
b. Abhängige Variable: INCOME Monatseinkommen in Euro

Ergebnis:

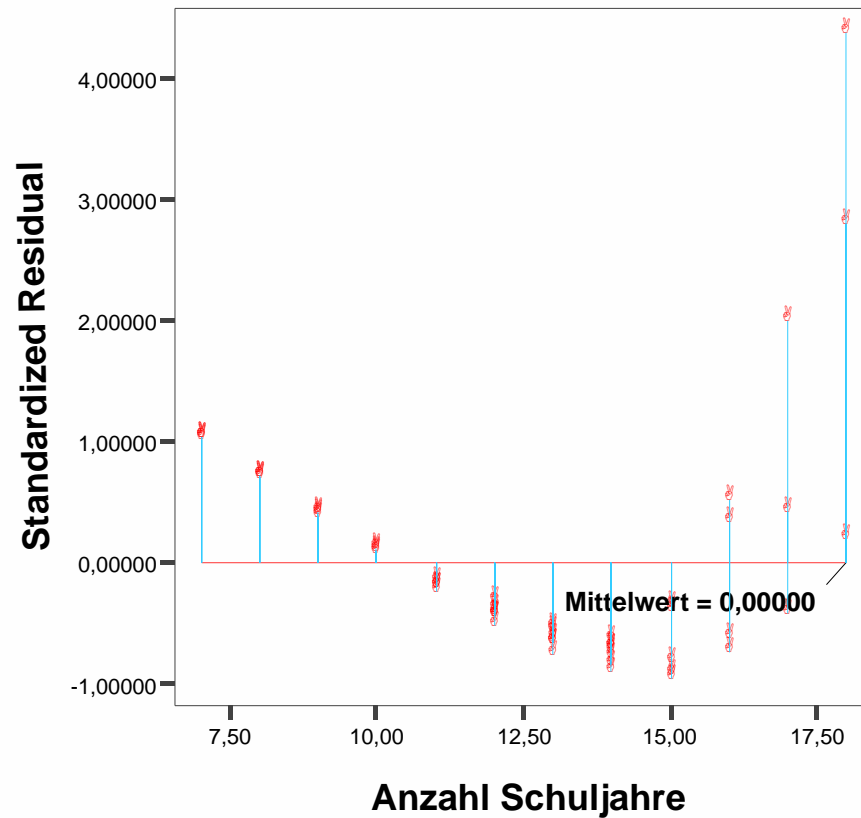
50% erklärte Varianz,
positiver Effekt der
Schulbildung,

aber »

Koeffizienten^a

Modell		Nicht standardisierte Koeffizienten		Standardisierte Koeffizienten	T	Signifikanz
		B	Standardfehler	Beta		
1	(Konstante)	-13780,111	2607,219		-5,285	,000
	EDUC Anzahl Schuljahre	1379,899	198,752	,708	6,943	,000

- a. Abhängige Variable: INCOME Monatseinkommen in Euro



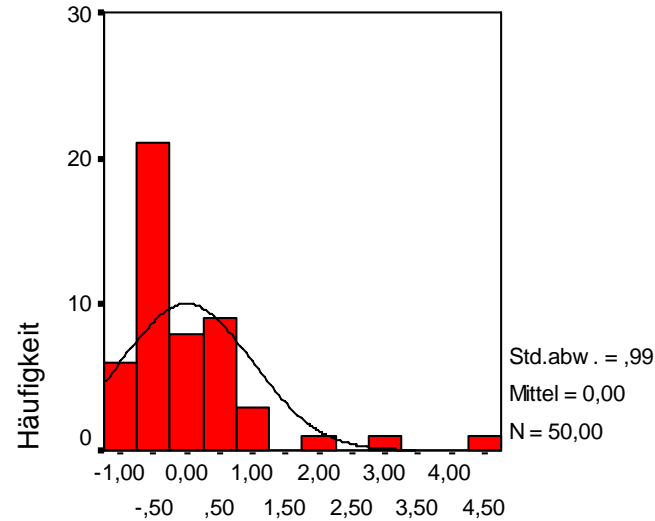
Mittelwert

.. es werden in Abhängigkeit von X die stand. Residuen erst über-, dann unter-, dann wieder überschätzt [Residuen streuen nicht um Null]

NV Annahme verletzt;
Stand. Residuen weichen
von Null stärker nach oben
als nach unten ab

Histogramm

Abhängige Variable: Monatseinkom



Regression Standardisiertes Residuum

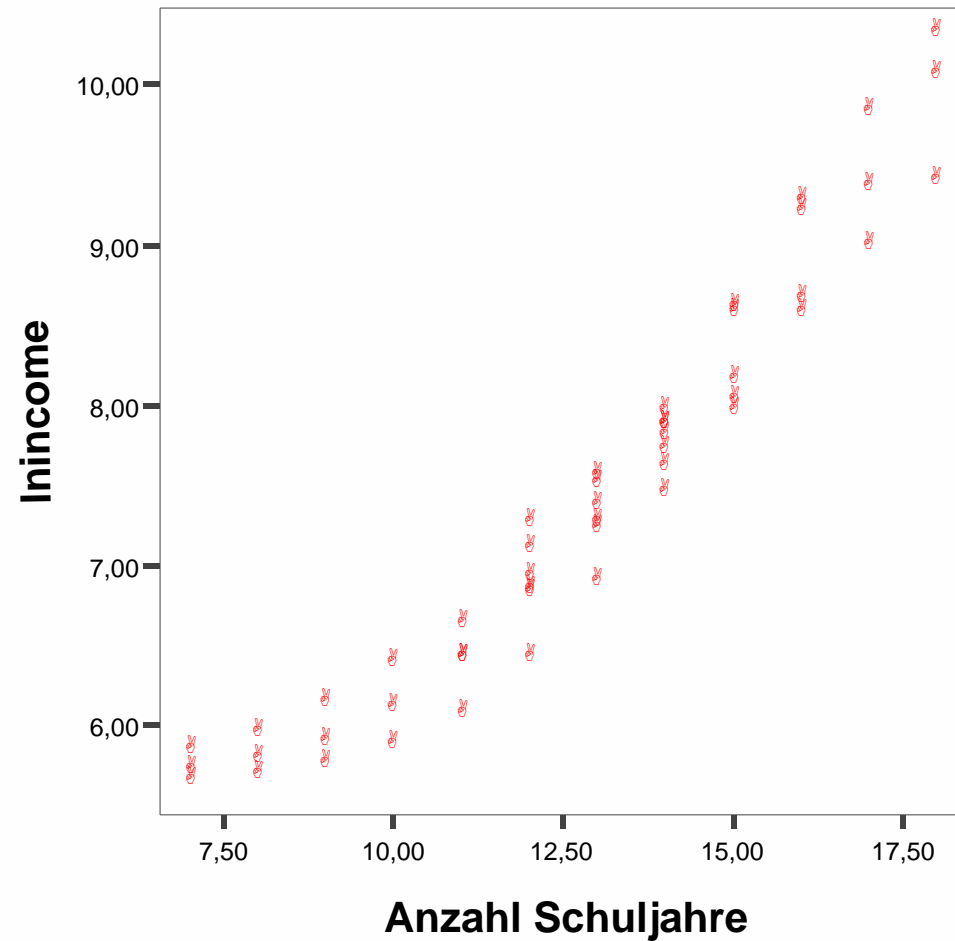
Residuenstatistik^a

	Minimum	Maximum	Mittelwert	Standardab weichung	N
Nicht standardisierter vorhergesagter Wert	-4120,8179	11058,0703	3827,4000	4242,24759	50
Nicht standardisierte Residuen	-4088,3735	18661,9297	,0000	4233,32551	50
Standardisierter vorhergesagter Wert	-1,874	1,704	,000	1,000	50
Standardisierte Residuen	-,956	4,363	,000	,990	50

a. Abhängige Variable: INCOME Monatseinkommen in Euro

Beziehung zwischen
dem *natürlichen*
Logarithmus von
Einkommen und
Anzahl der Schuljahre ..

.. stellt in stärkerem
Maße eine lineare
Beziehung dar als
die Ursprungsbeziehung



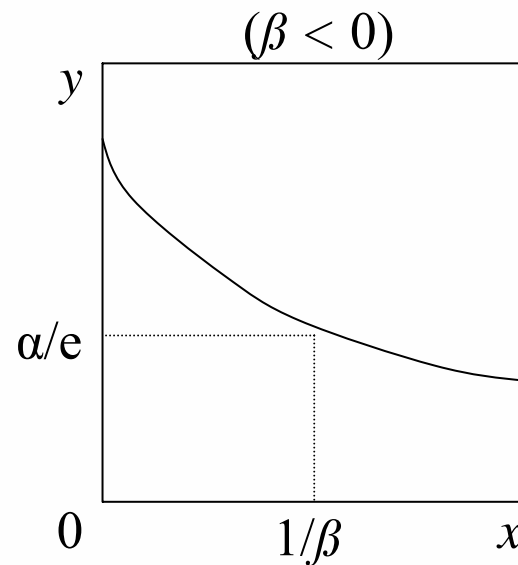
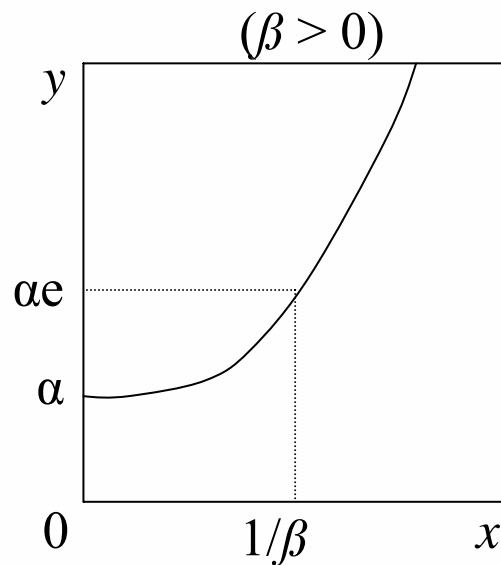
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

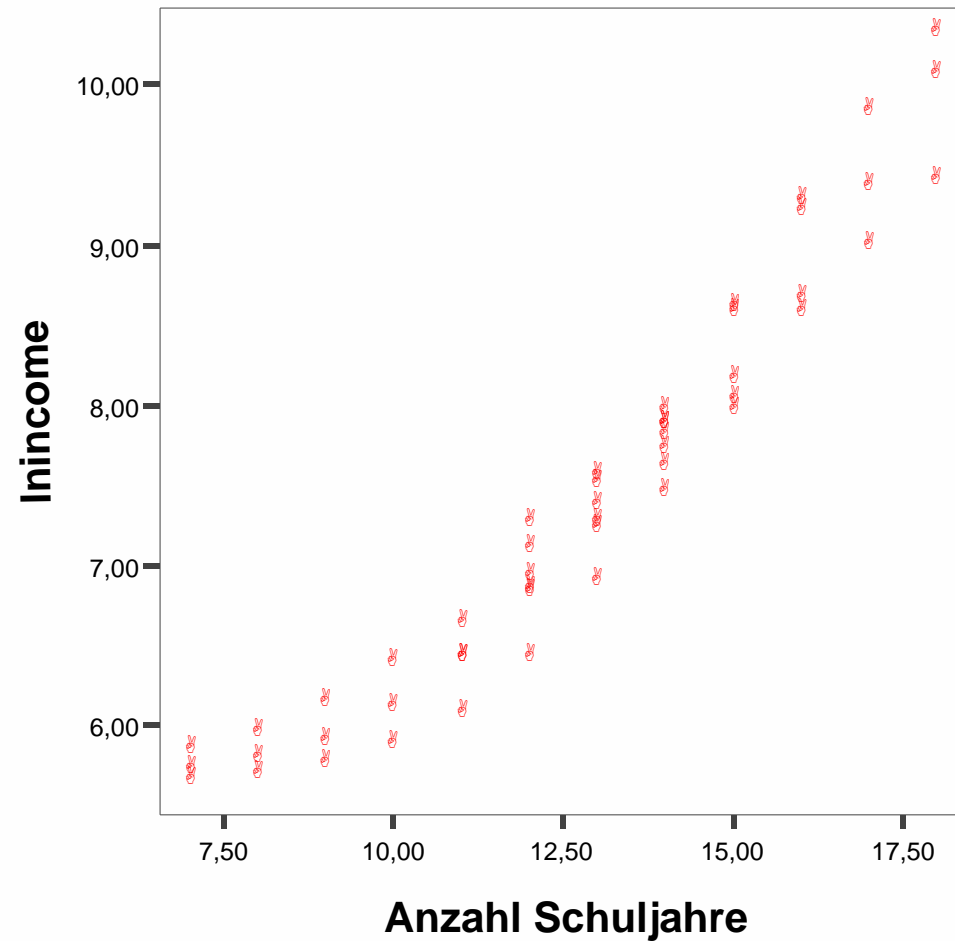
$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$

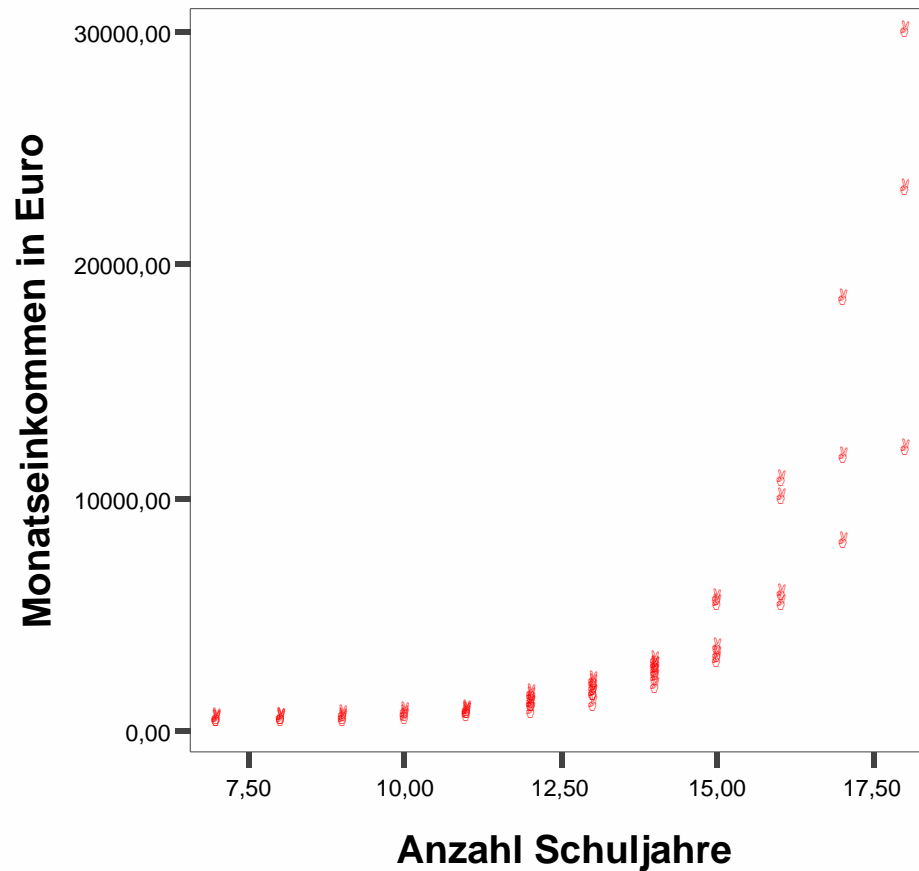


Beziehung zwischen
dem *natürlichen*
Logarithmus von
Einkommen und
Anzahl der Schuljahre ..

.. stellt in stärkerem
Maße eine lineare
Beziehung dar als
die Ursprungsbeziehung



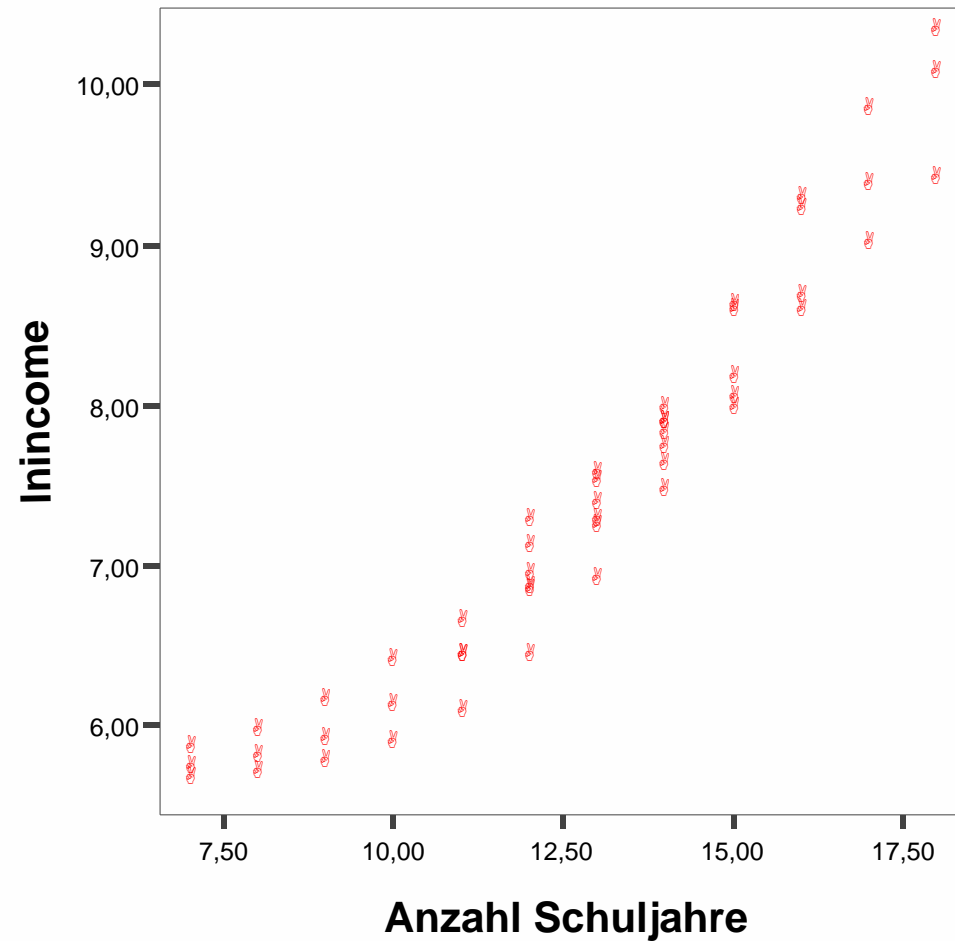
Ausgangspunkt:
Beispiel einer
kurvilinearen
Beziehung zw.
Einkommen und
Schulbildung



[n=50; fiktive Zahlen]

Beziehung zwischen
dem *natürlichen*
Logarithmus von
Einkommen und
Anzahl der Schuljahre ..

.. stellt in stärkerem
Maße eine lineare
Beziehung dar als
die Ursprungsbeziehung



Modellzusammenfassung^b

Modell	R	R-Quadrat	Korrigiertes R-Quadrat	Standardfehler des Schätzers
1	,959 ^a	,919	,918	,36843

Erklärte Varianz liegt nun bei ca. 92%

- a. Einflußvariablen : (Konstante), EDUC Anzahl Schuljahre
b. Abhängige Variable: LNINCOME

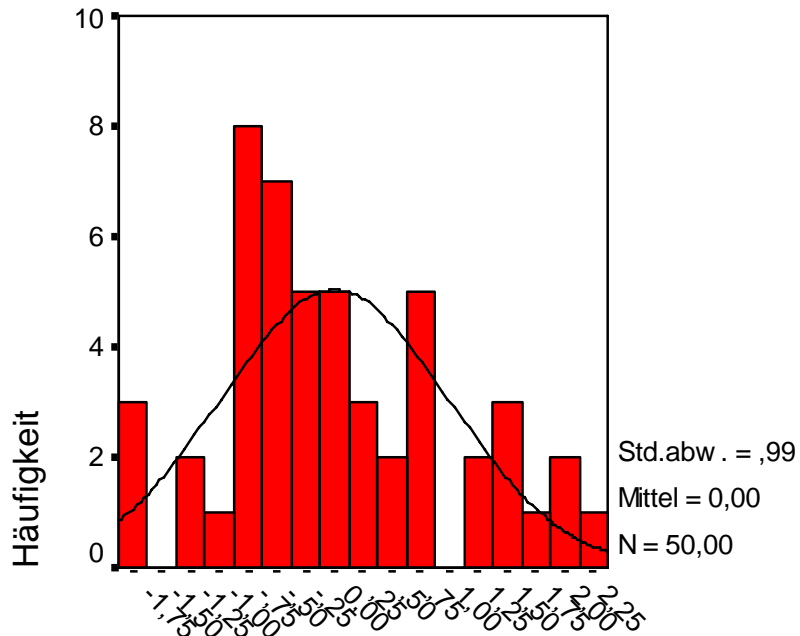
Koeffizienten^a

Modell		Nicht standardisierte Koeffizienten		Standardisierte Koeffizienten	T	Signifikanz
		B	Standardfehler	Beta		
1	(Konstante)	2,288	,225		10,190	,000
	EDUC Anzahl Schuljahre	,401	,017	,959	23,402	,000

- a. Abhängige Variable: LNINCOME

Histogramm

Abhängige Variable: LNINCOME



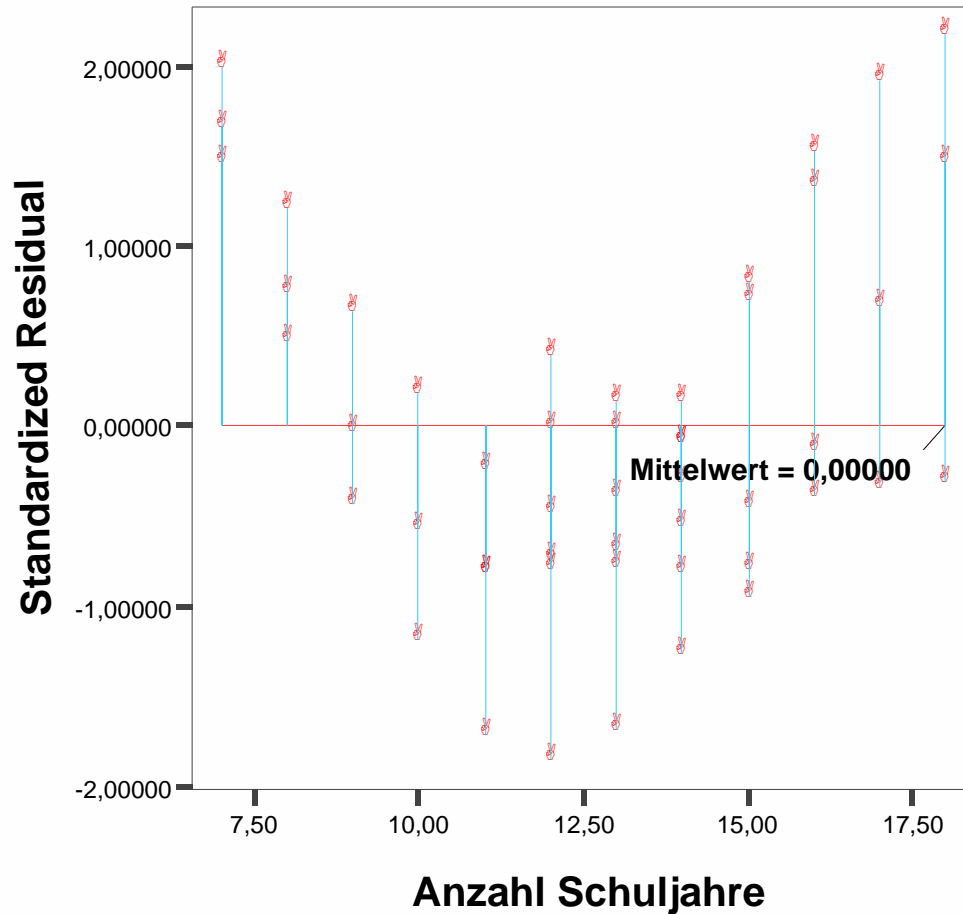
NV Annahme ist weniger stark verletzt; stand. Residuen liegen ausgewogener um Null

Regression Standardisiertes Residuurr

Residuenstatistik^a

	Minimum	Maximum	Mittelwert	Standardabweichung	N
Nicht standardisierter vorhergesagter Wert	5,0930	9,5001	7,4007	1,23171	50
Nicht standardisierte Residuen	-,6827	,7995	,0000	,36465	50
Standardisierter vorhergesagter Wert	-1,874	1,704	,000	1,000	50
Standardisierte Residuen	-1,853	2,170	,000	,990	50

a. Abhängige Variable: LNINCOME

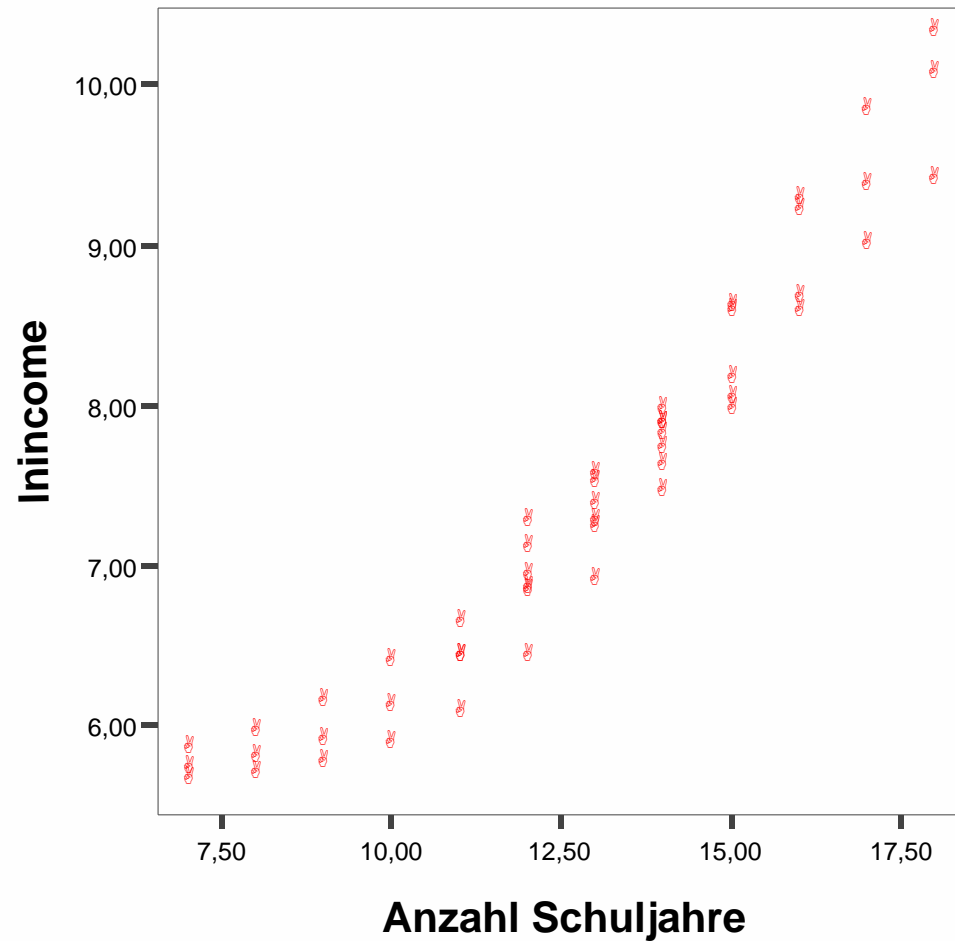


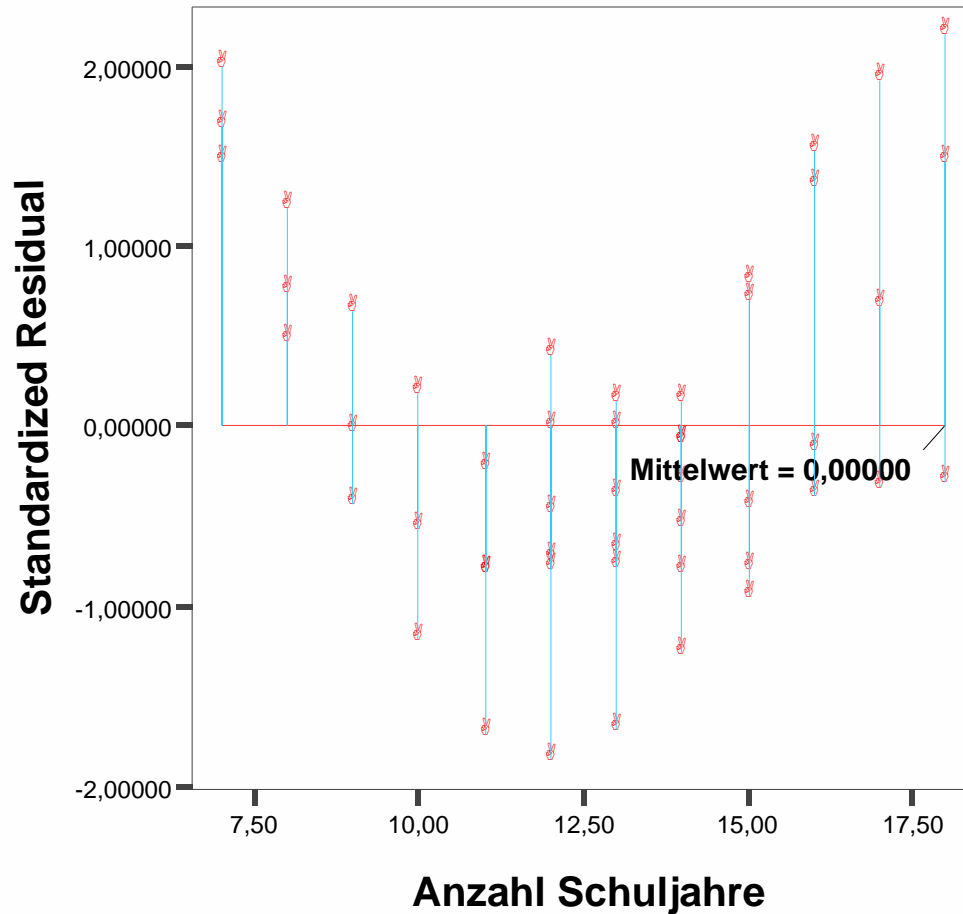
Mittelwert

.. aber die stand.
Residuen zeigen noch
das Muster, erst über,
dann unter, dann wieder
über Null zu liegen,
wenn X ansteigt

Beziehung zwischen
dem *natürlichen*
Logarithmus von
Einkommen und
Anzahl der Schuljahre ..

.. stellt in stärkerem
Maße eine lineare
Beziehung dar als
die Ursprungsbeziehung





Mittelwert

.. aber die stand.
Residuen zeigen noch
das Muster, erst über,
dann unter, dann wieder
über Null zu liegen,
wenn X ansteigt

Im Beispiel wird die lineare Form
damit zu ...

$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

Durch Bildung der Ableitung*
von ...

$$\beta x + \gamma x^2$$

nach x resultiert mit ..

$$\beta + 2 \cdot \gamma x$$

ein Ausdruck, der zeigt, wie sich der Effekt von x in Abhängigkeit
von den Ausprägungen von x verändert

Deshalb: Schätzung
einer polynomischen
Regression, in der zusätzlich
zu „educ“ das Quadrat dieser
Variablen, „educ_sq“ einbe-
zogen wird

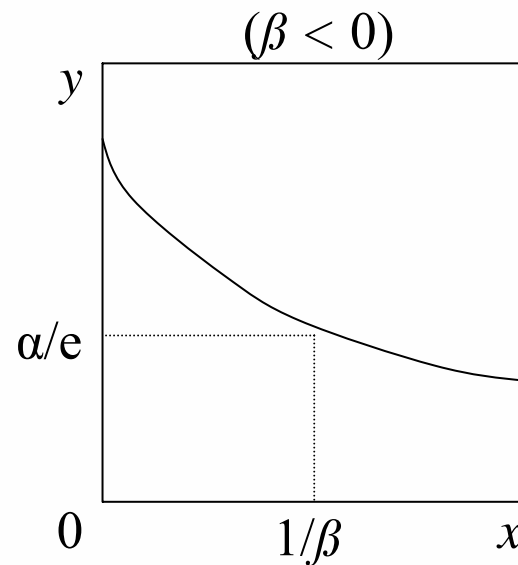
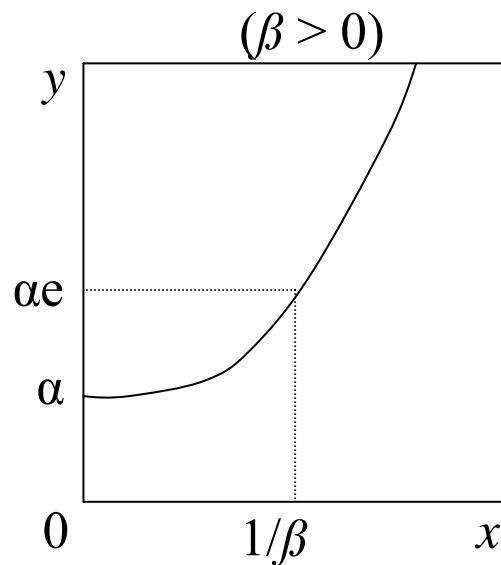
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



Im Beispiel wird die lineare Form
damit zu ...

$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

Durch Bildung der Ableitung*
von ...

$$\beta x + \gamma x^2$$

nach x resultiert mit ..

$$\beta + 2 \cdot \gamma x$$

ein Ausdruck, der zeigt, wie sich der Effekt von x in Abhängigkeit
von den Ausprägungen von x verändert

Deshalb: Schätzung
einer polynomischen
Regression, in der zusätzlich
zu „educ“ das Quadrat dieser
Variablen, „educ_sq“ einbe-
zogen wird

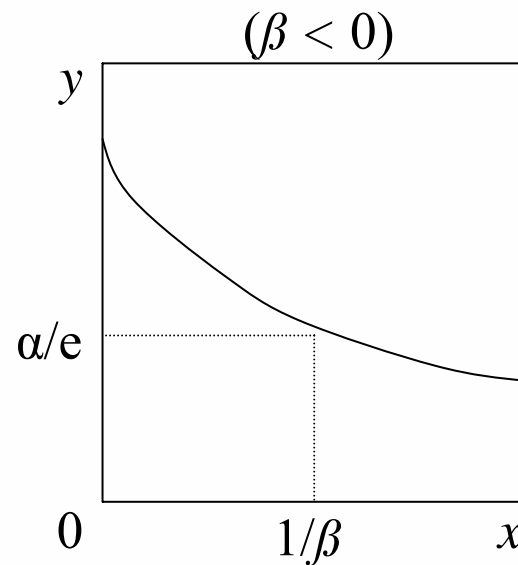
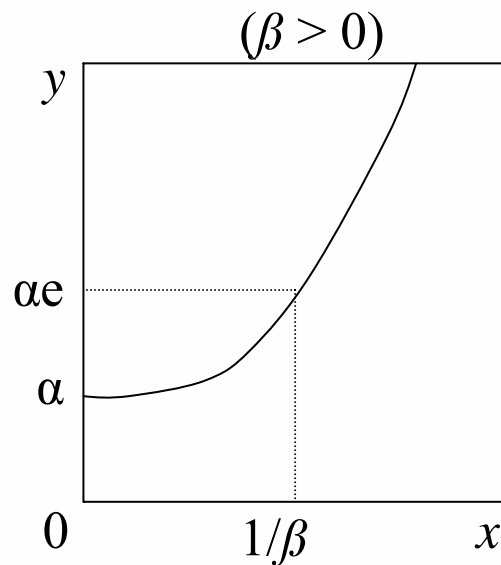
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



Lineare Modelle (Beispiele)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2 + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 \log x + u$$

$$y = \beta_0 + \beta_1 \sqrt{x} + u$$

Nichtlineares Modell (Beispiel)

$$y = \beta_0 + e^{\beta_1 x} + u$$

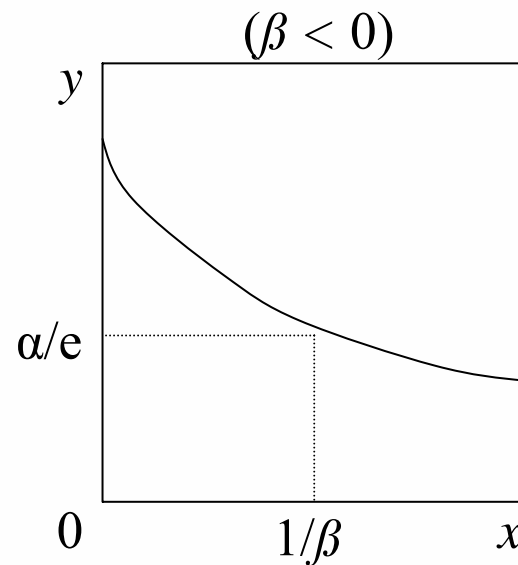
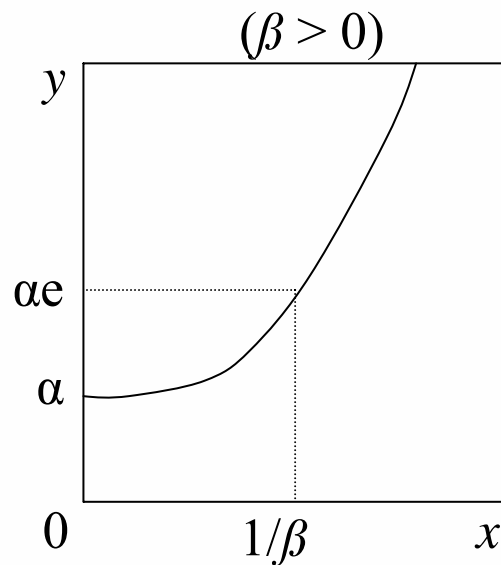
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

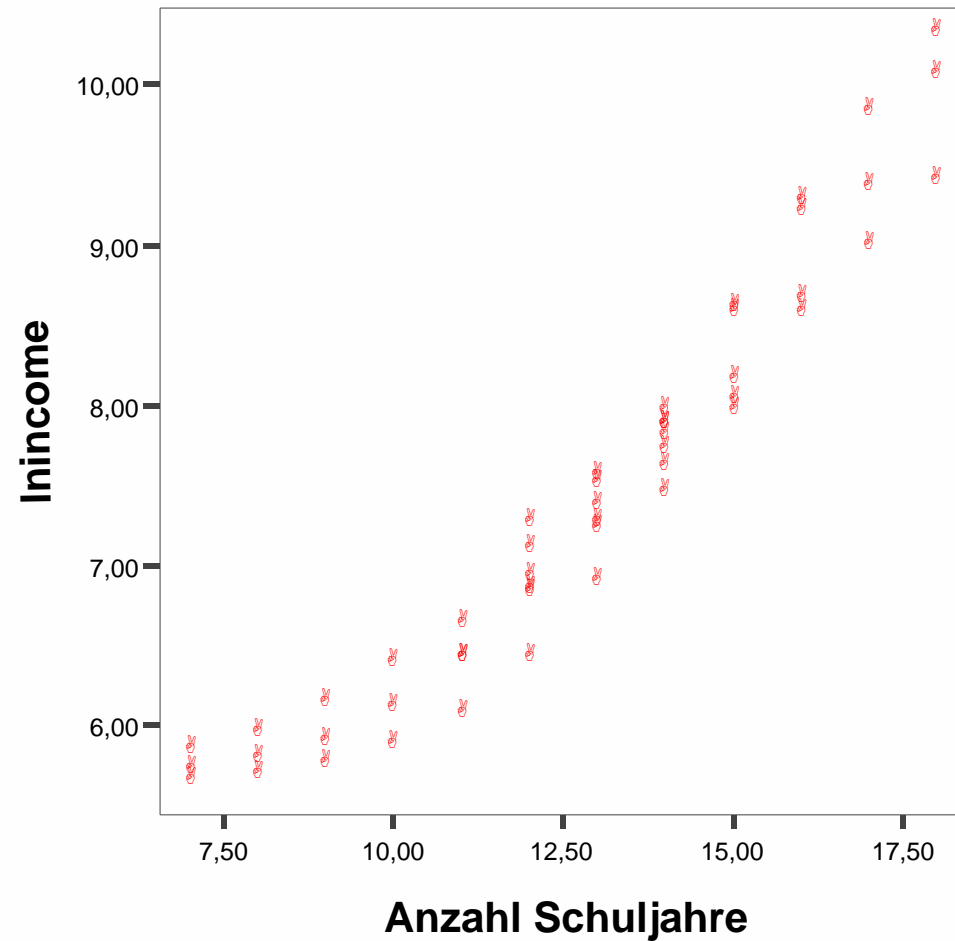
$$y' = \ln y$$

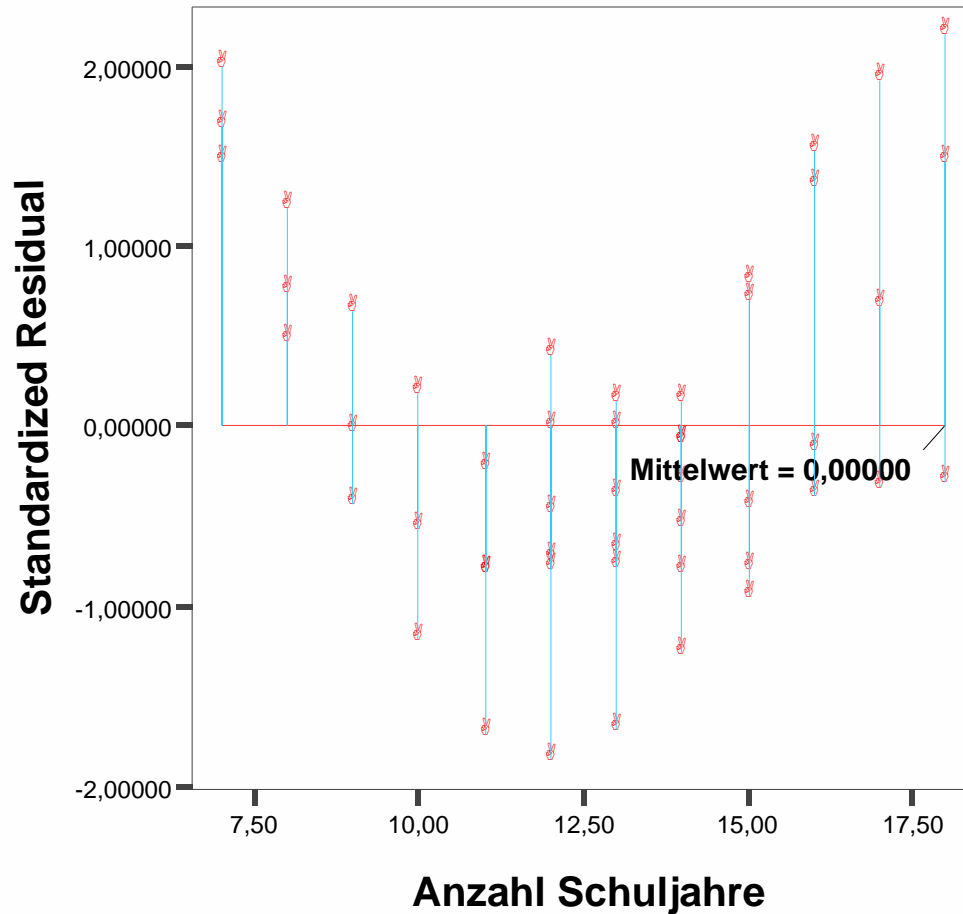
$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



Beziehung zwischen
dem *natürlichen*
Logarithmus von
Einkommen und
Anzahl der Schuljahre ..

.. stellt in stärkerem
Maße eine lineare
Beziehung dar als
die Ursprungsbeziehung





Mittelwert

.. aber die stand.
Residuen zeigen noch
das Muster, erst über,
dann unter, dann wieder
über Null zu liegen,
wenn X ansteigt

Im Beispiel wird die lineare Form
damit zu ...

$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

Durch Bildung der Ableitung*
von ...

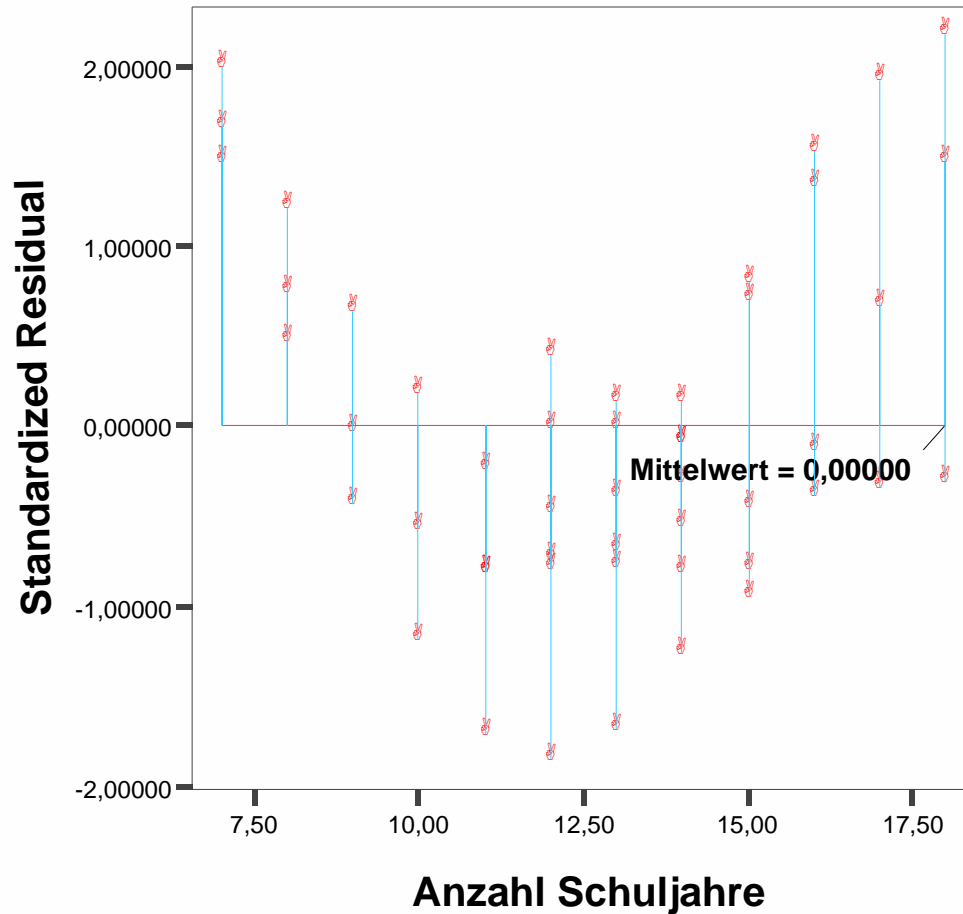
$$\beta x + \gamma x^2$$

nach x resultiert mit ..

$$\beta + 2 \cdot \gamma x$$

ein Ausdruck, der zeigt, wie sich der Effekt von x in Abhängigkeit
von den Ausprägungen von x verändert

Deshalb: Schätzung
einer polynomischen
Regression, in der zusätzlich
zu „educ“ das Quadrat dieser
Variablen, „educ_sq“ einbe-
zogen wird



Mittelwert

.. aber die stand.
Residuen zeigen noch
das Muster, erst über,
dann unter, dann wieder
über Null zu liegen,
wenn X ansteigt

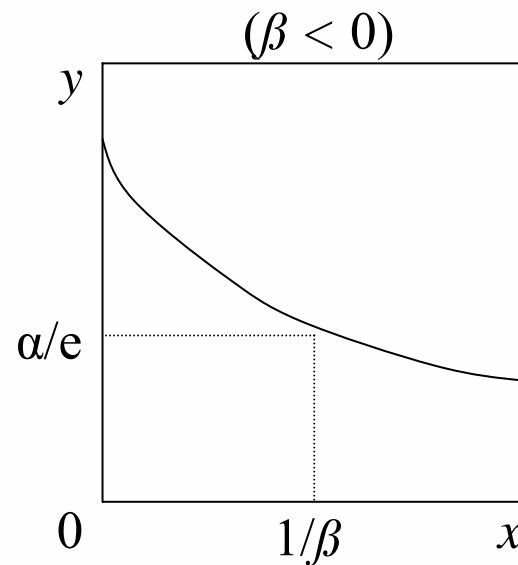
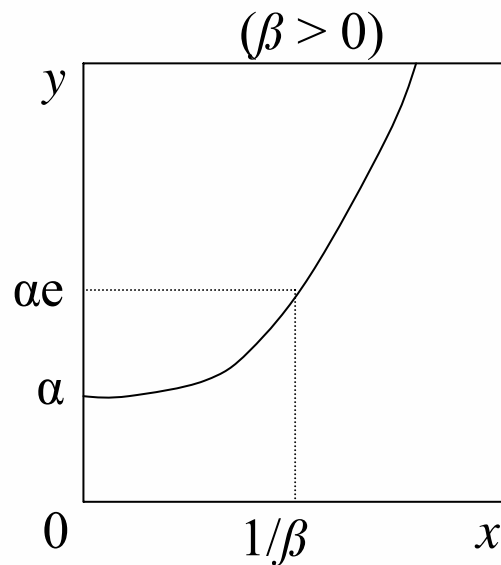
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



Im Beispiel wird die lineare Form
damit zu ...

$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

Durch Bildung der Ableitung*
von ...

$$\beta x + \gamma x^2$$

nach x resultiert mit ..

$$\beta + 2 \cdot \gamma x$$

ein Ausdruck, der zeigt, wie sich der Effekt von x in Abhängigkeit
von den Ausprägungen von x verändert

Deshalb: Schätzung
einer polynomischen
Regression, in der zusätzlich
zu „educ“ das Quadrat dieser
Variablen, „educ_sq“ einbe-
zogen wird

Modellzusammenfassung^b

Modell	R	R-Quadrat	Korrigiertes R-Quadrat	Standardfehler des Schätzers
1	,980 ^a	,961	,959	,25984

a. Einflußvariablen : (Konstante), EDUC_SQ, EDUC
Anzahl Schuljahre

b. Abhängige Variable: LNINCOME

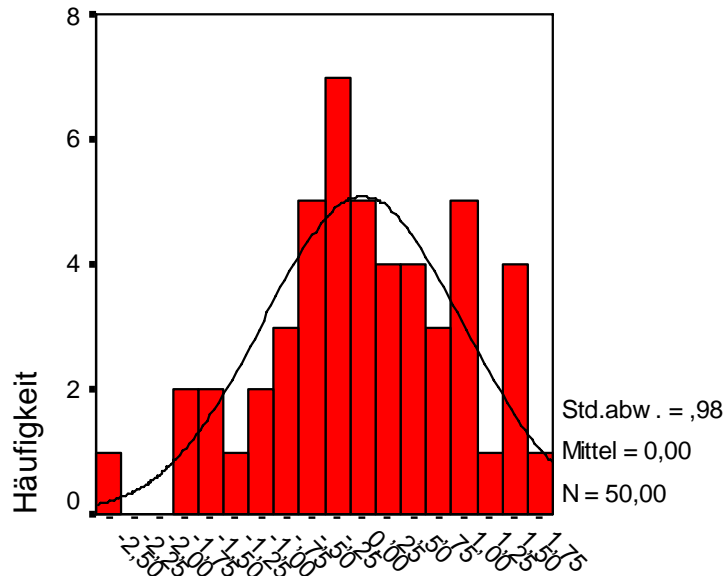
Koeffizienten^a

		Nicht standardisierte Koeffizienten		Standardisierte Koeffizienten	T	Signifikanz
		B	Standardfehler	Beta		
1	(Konstante)	6,055	,558		10,846	,000
	EDUC Anzahl Schuljahre	-,243	,092	-,581	-2,631	,011
	EDUC_SQ	2,582E-02	,004	1,553	7,036	,000

a. Abhängige Variable: LNINCOME

Histogramm

Abhängige Variable: LNINCOME



NV Annahme nochmals weniger stark verletzt;

Regression Standardisiertes Residuum

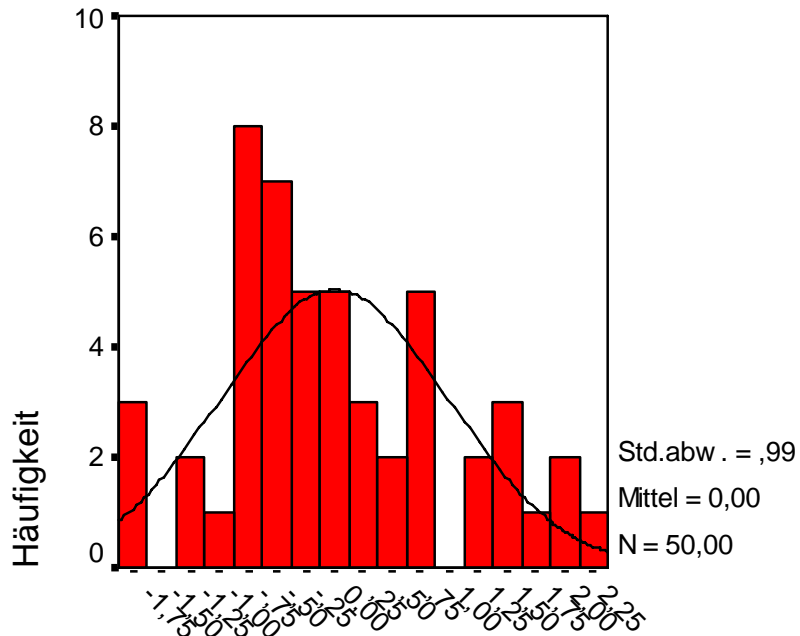
Residuenstatistik^a

	Minimum	Maximum	Mittelwert	Standardabweichung	N
Nicht standardisierter vorhergesagter Wert	5,6212	10,0510	7,4007	1,25909	50
Nicht standardisierte Residuen	-,6667	,4802	,0000	,25448	50
Standardisierter vorhergesagter Wert	-1,413	2,105	,000	1,000	50
Standardisierte Residuen	-2,566	1,848	,000	,979	50

a. Abhängige Variable: LNINCOME

Histogramm

Abhängige Variable: LNINCOME



NV Annahme ist weniger stark verletzt; stand. Residuen liegen ausgewogener um Null

Regression Standardisiertes Residuurr

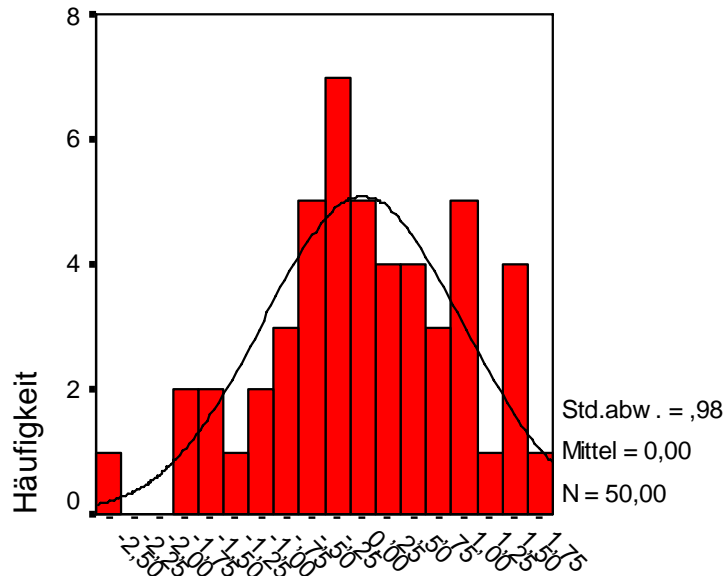
Residuenstatistik^a

	Minimum	Maximum	Mittelwert	Standardabweichung	N
Nicht standardisierter vorhergesagter Wert	5,0930	9,5001	7,4007	1,23171	50
Nicht standardisierte Residuen	-,6827	,7995	,0000	,36465	50
Standardisierter vorhergesagter Wert	-1,874	1,704	,000	1,000	50
Standardisierte Residuen	-1,853	2,170	,000	,990	50

a. Abhängige Variable: LNINCOME

Histogramm

Abhängige Variable: LNINCOME



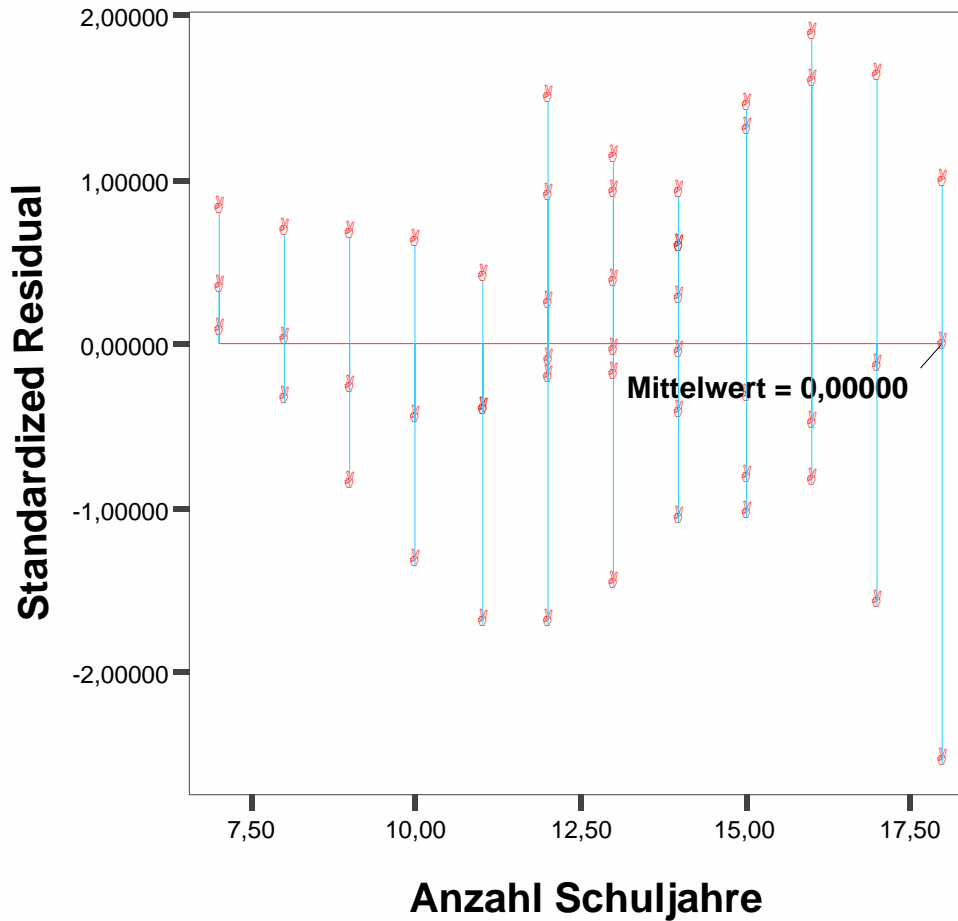
NV Annahme nochmals weniger stark verletzt;

Regression Standardisiertes Residuum

Residuenstatistik^a

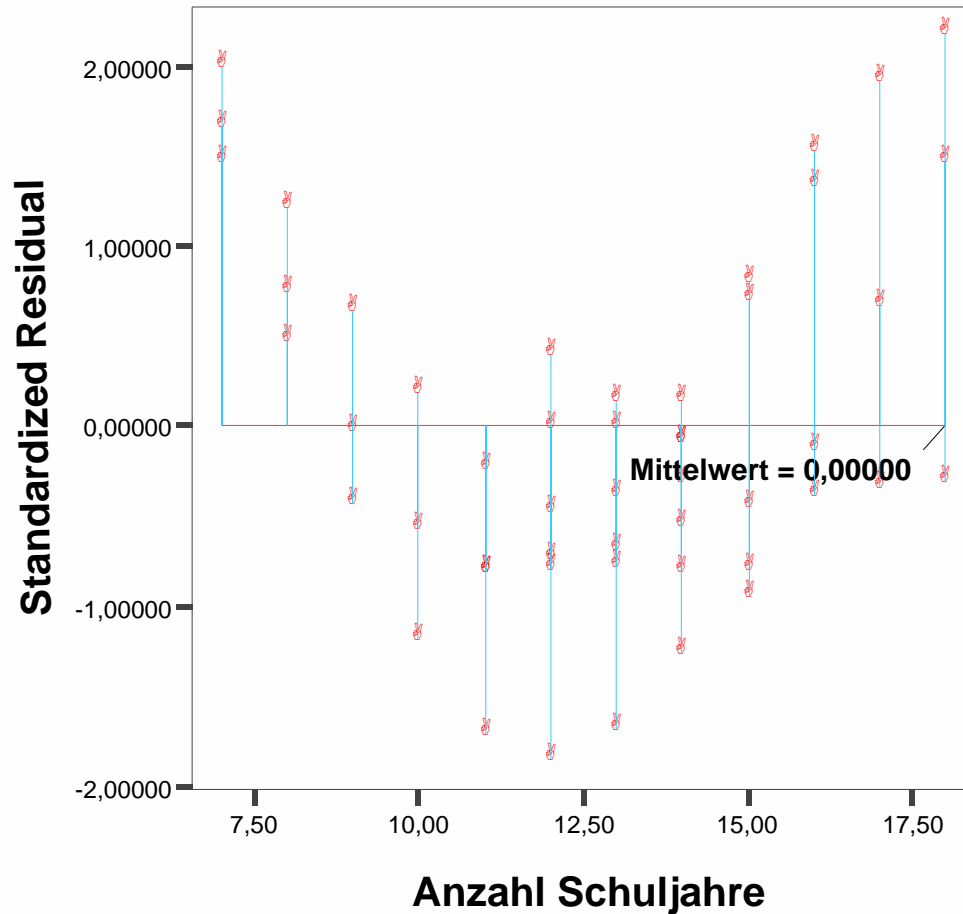
	Minimum	Maximum	Mittelwert	Standardabweichung	N
Nicht standardisierter vorhergesagter Wert	5,6212	10,0510	7,4007	1,25909	50
Nicht standardisierte Residuen	-,6667	,4802	,0000	,25448	50
Standardisierter vorhergesagter Wert	-1,413	2,105	,000	1,000	50
Standardisierte Residuen	-2,566	1,848	,000	,979	50

a. Abhängige Variable: LNINCOME



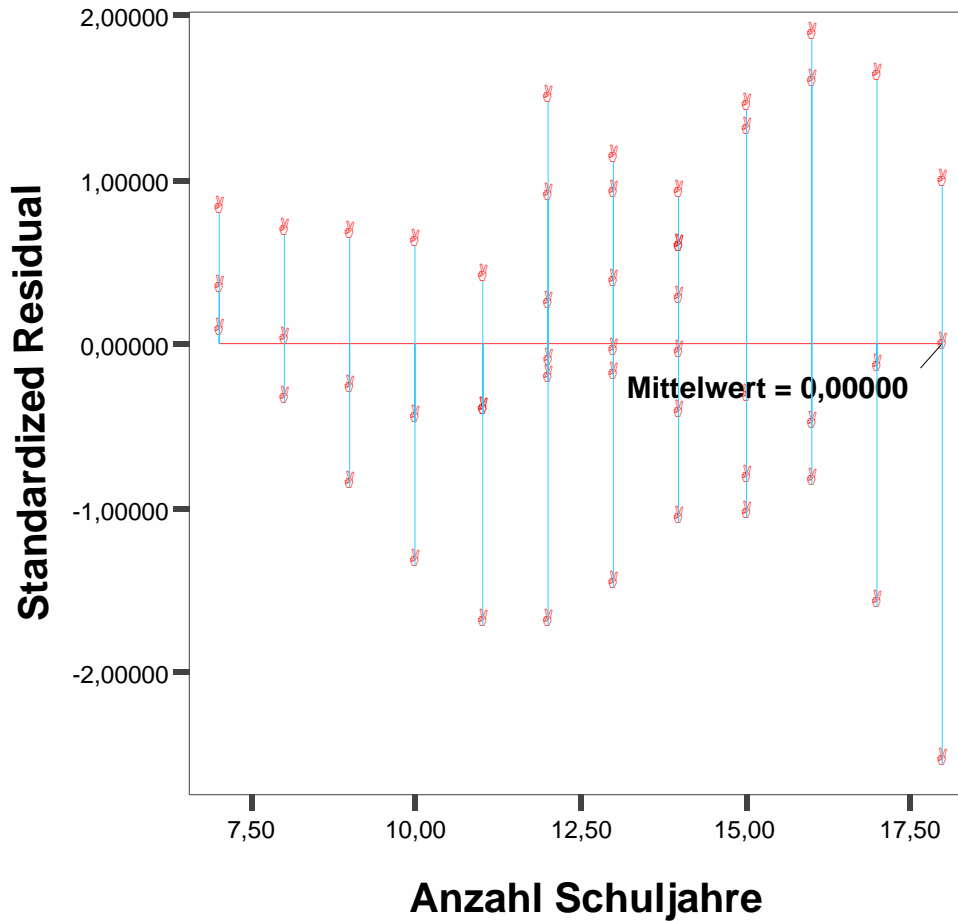
Mittelwert

.. und die stand.
Residuen streuen nun
ausgewogener um
Null,
wenn X ansteigt



Mittelwert

.. aber die stand.
Residuen zeigen noch
das Muster, erst über,
dann unter, dann wieder
über Null zu liegen,
wenn X ansteigt



Mittelwert

.. und die stand.
Residuen streuen nun
ausgewogener um
Null,
wenn X ansteigt

$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

$$y' = 6,055 - 0,243x + 0,026x^2$$

$$y = \alpha \cdot e^{(\beta x + \gamma x^2)} = \alpha \cdot e^{\beta x} \cdot e^{\gamma x^2}$$

$$y = 426,2 \cdot e^{(-0,243x + 0,026x^2)} = 426,2 \cdot e^{-0,243x} \cdot e^{0,026x^2}$$

Modellzusammenfassung^b

Modell	R	R-Quadrat	Korrigiertes R-Quadrat	Standardfehler des Schätzers
1	,980 ^a	,961	,959	,25984

a. Einflußvariablen : (Konstante), EDUC_SQ, EDUC
Anzahl Schuljahre

b. Abhängige Variable: LNINCOME

Koeffizienten^a

		Nicht standardisierte Koeffizienten		Standardisierte Koeffizienten	T	Signifikanz
		B	Standardfehler	Beta		
1	(Konstante)	6,055	,558		10,846	,000
	EDUC Anzahl Schuljahre	-,243	,092	-,581	-2,631	,011
	EDUC_SQ	2,582E-02	,004	1,553	7,036	,000

a. Abhängige Variable: LNINCOME

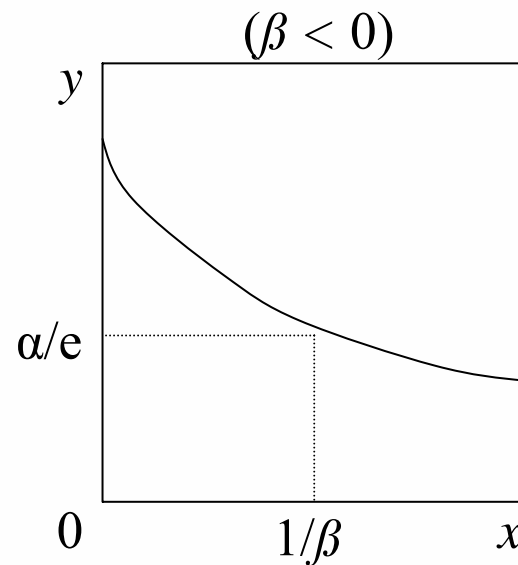
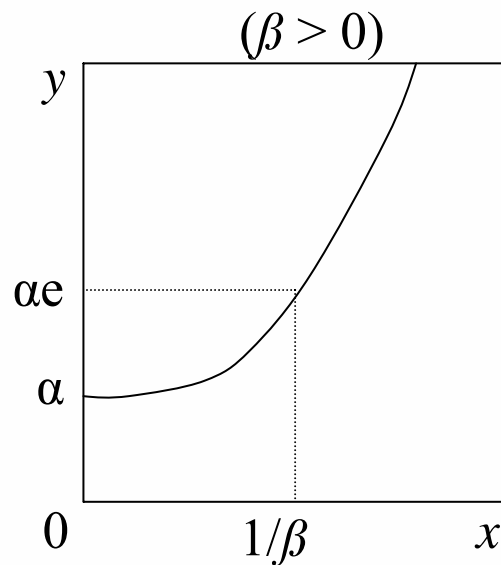
Linearisierbare Funktionen (Beispiel 4)

FunktionTransformationLineare Form

$$y = \alpha \cdot e^{\beta x}$$

$$y' = \ln y$$

$$y' = \ln \alpha + \beta x$$



$$y' = \ln \alpha + \beta x + \gamma x^2$$

$$y' = 6,055 - 0,243x + 0,026x^2$$

$$y = \alpha \cdot e^{(\beta x + \gamma x^2)} = \alpha \cdot e^{\beta x} \cdot e^{\gamma x^2}$$

$$y = 426,2 \cdot e^{(-0,243x + 0,026x^2)} = 426,2 \cdot e^{-0,243x} \cdot e^{0,026x^2}$$

Bil- dung	7	8	9	10	11	12	13	14	15	..
Ein- kom.	278	322	393	505	684	976	1465	2319	3866	..
Diff.		44	71	112	179	292	489	854	1547	..