

Vorlesung: Lineare Modelle

Prof. Dr. Helmut Küchenhoff

Institut für Statistik, LMU München

SoSe 2014

● **Metrische Einflußgrößen: Polynomiale Regression, Trigonometrische Polynome, Regressionssplines, Transformationen.**

7 Variablenselektion

8 Das allgemeine lineare Modell: Gewichtete KQ-Methode, Autokorrelierte und heteroskedastische Störterme

9 Das logistische Regressionsmodell

10 Das gemischte lineare Regressionsmodell („Linear mixed Model“)

◀ ▶ ↺ ↻

◀ ▶ ↺ ↻

Behandlung von metrischen Einflussgrößen I

1 Einfach linear:

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

2 Transformiert:

$$y = \beta_0 + \beta_1 T(x) + \varepsilon$$

Beachte: Andere Interpretation von β_1 z.B.:

Logarithmisch:	$T(x) = \ln(x)$
Logarithmisch mit Nullpunkt-Erhaltung:	$T(x) = \ln(1 + x)$
Exponentiell mit bekanntem c:	$T(x) = x^c$

◀ ▶ ↺ ↻

◀ ▶ ↺ ↻

Behandlung von metrischen Einflussgrößen II

3 Als Polynom:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2 + \beta_3 x^3 + \dots + \beta_k x^k$$

Problem: Bestimmung von k

Mögliche Lösung: Tests auf $\beta_1 = \dots = \beta_k = 0$

Verwende Sequentielle Quadratsummen

4 Stückweise konstante Funktion

$$y = \begin{cases} \beta_0 & \text{für } x \leq x_0 \\ \beta_1 & \text{für } x_0 < x < x_1 \\ \vdots & \\ \beta_h & \text{für } x > x_{h-1} \end{cases}$$

Dies entspricht der Kategorisierung der x-Variablen.
 Bei x-Variablen, die nur wenige Werte haben, kann das Modell zur Überprüfung der Linearität benutzt werden.

7 Trigonometrische Polynome zur Modellierung von periodischen Termen (Saisonfigur)

Beispiel:

$$y = \beta_0 + \beta_1 \sin\left(\frac{2\pi}{T} \cdot x\right) + \beta_2 \cos\left(\frac{2\pi}{T} \cdot x\right) + \beta_3 \sin\left(\frac{2\pi}{T} \cdot 2x\right) + \beta_4 \cos\left(\frac{2\pi}{T} \cdot 2x\right)$$

T: Periodenlänge, x: Zeit
 Alternative: Saison- Dummy (Indikator) Variablen
 Beachte:

$$A_1 * \cos(x) + A_2 * \sin(x) = A_3 * \sin(x + \phi)$$

5 Stückweise linear

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 (x - g_1)_+ + \beta_3 (x - g_2)_+ + \dots + \beta_h (x - g_h)_+$$

mit bekannten Bruchpunkten (Knoten) g_k und $t_+ = \max(t, 0)$.

6 Regressionsspline

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2 + \beta_3 x^3 + \beta_4 (x - g_1)_+^3 + \beta_5 (x - g_2)_+^3$$

Polynom 3. Grades 2 x stetig differenzierbar, da x^3 2 x stetig differenzierbar in 0. Bekannte Knoten g_k .

Beispiel: Trendmodell für die Populationsgröße von Füchsen in Baden Württemberg

Gegeben:
 So genannte Jagdstrecken Y = Anzahl der geschossenen Füchse als Indikator für die Populationsgröße

Modelle:

$$\begin{aligned} \ln(Y) &= \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 \\ \ln(Y) &= \beta_0 + \beta_1 t + \beta_2 t^2 + \beta_3 t^3 + \beta_4 (t - 70)_+^3 + \beta_5 (t - 85)_+^3 \\ &\text{etc.} \end{aligned}$$

Versuchen Sie eine Modellierung von ln (Hase) !!