

DAV

# Kurze Einführung in die stochastische Modellierung von Sterblichkeitsprognosen

Dr. Stephen Richards

24 November 2016



Copyright © Longevity Ltd. All rights reserved. This presentation may be freely distributed, provided it is unaltered and has this copyright notice intact.

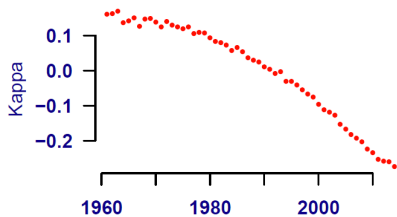
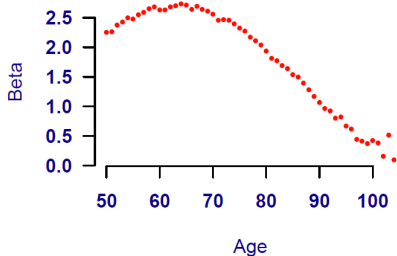
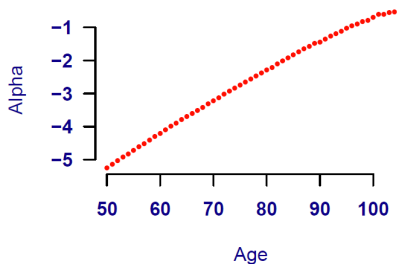
1. Lee-Carter-Modell
2. APC-Modell
3. CBD-Modell
4. 2DAP-Modell
5. Parameterschätzung
6. Zusammenfassung

# 1 Lee-Carter-Modell

---

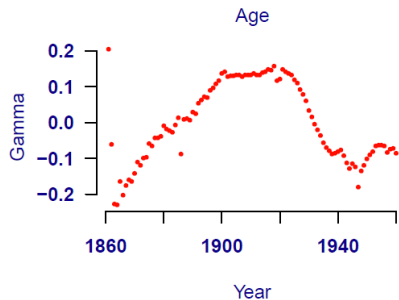
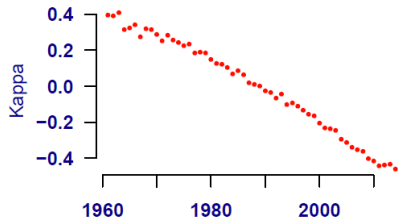
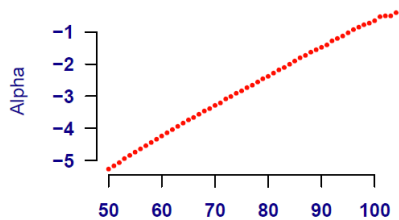
- Lee and Carter (1992).
- $\log \mu_{x,y} = \alpha_x + \beta_x \kappa_y$
- $\alpha_x$  beschreibt die altersbezogene Sterblichkeit.
- $\kappa_y$  ist der Periodeneffekt.
- $\beta_x$  ist die altersbezogene Reaktion auf den Periodeneffekt.
- Die Sterblichkeitsprognose erfolgt durch die Prognose von  $\kappa_y$ , am besten als ARIMA-Prozess.

# 1 Lee-Carter-Modell





- $\log \mu_{x,y} = \alpha_x + \kappa_y + \gamma_{y-x}$
- $\alpha_x$  beschreibt die altersbezogene Sterblichkeit.
- $\kappa_y$  ist der Periodeneffekt.
- $\gamma_{y-x}$  ist der Kohorteffekt, d.h. jahrgangsbezogene Sterblichkeit.
- Die Sterblichkeitsprognose erfolgt durch die unabhängigen Prognosen von  $\kappa_y$  und  $\gamma_{y-x}$ , beide am besten als jeweilige ARIMA-Prozesse.



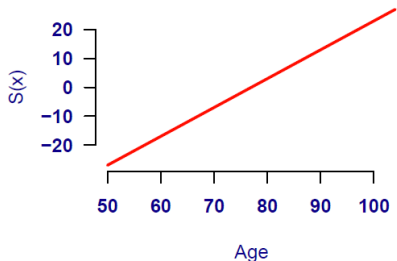
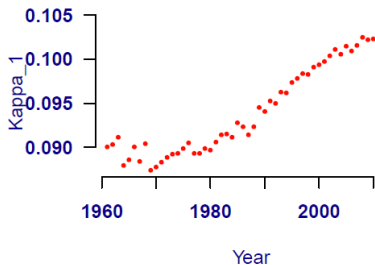
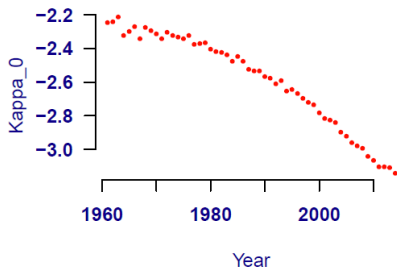


# 3 CBD-Modell

---

- Cairns et al. (2006).
- $\log \mu_{x,y} = \kappa_{0,y} + \kappa_{1,y}(x - \bar{x})$
- $\kappa_{0,y}$  und  $\kappa_{1,y}$  stellen zusammen eine Gompertzsterblichkeit im Jahr  $y$  dar.
- Die Sterblichkeitsprognose erfolgt durch die gemeinsame Prognose von  $\kappa_{0,y}$  und  $\kappa_{1,y}$  als “bivariate random walk”.

# 3 CBD: Cairns-Blake-Dowd





- Currie et al. (2004).
- $\log \mu_{x,y} = \sum_i \sum_j \theta_{i,j} B_i(x) B_j(y)$
- $B_i(x)$  ist die “basis spline”-Funktion  $i$  für Alter  $x$ .
- $B_j(y)$  ist die “basis spline”-Funktion  $j$  für Jahr  $y$ .
- $\theta_{i,j}$  ist ein Pseudoparameter, der keine direkte Interpretation hat.
- Die Sterblichkeitsprognose erfolgt durch die Glättungsfunktion (“penalty function”) für  $\theta_{i,j}$ .



- Parameterschätzung erfolgt mittels der “maximum likelihood”-Methode.
- Nach Brouhns et al. (2002) nehmen wir an, dass die Anzahl der Sterbefälle eine Poissonverteilung hat.
- $D_{x,y} \sim \text{Poisson}(\mu_{x,y} E_{x,y}^c)$
- $D_{x,y}$  ist die Anzahl von Sterbefällen zum Alter  $x$  im Jahr  $y$ .
- $E_{x,y}^c$  ist die durchschnittliche Größe der Bevölkerung zum Alter  $x$  im Jahr  $y$ .

- Die Lee-Carter- und APC-Modelle brauchen zusätzliche Nebenbedingungen (“identifiability constraints”), um Schätzungen für die Parameter zu finden.
- Die CBD- und 2DAP-Modelle brauchen keine Nebenbedingungen.





- Stochastische Modelle sind stark unterschiedlich.
- Prognosen erfolgen nach ganz unterschiedlichen Methoden.
- Die Modelle ergeben dadurch unterschiedliche Prognosen.

- Brouhns, N., M. Denuit, and J. K. Vermunt (2002). A Poisson log-bilinear approach to the construction of projected lifetables. *Insurance: Mathematics and Economics* 31(3), 373–393.
- Cairns, A. J. G., D. Blake, and K. Dowd (2006). A two-factor model for stochastic mortality with parameter uncertainty: theory and calibration. *Journal of Risk and Insurance* 73, 687–718.
- Currie, I. D., M. Durban, and P. H. Eilers (2004). Smoothing and forecasting mortality rates. *Statistical Modelling* 4, 279–298.

---

Lee, R. D. and L. Carter (1992). Modeling and forecasting US mortality. *Journal of the American Statistical Association* 87, 659–671.