

# Demographische Modelle (Teil 2)

SoSe 2011

LS Sozialwissenschaftliche Methodenlehre und Sozialstatistik

C. Dudel

# Bisher...

## Leslie-Modell

- $\mathbf{n}_{t+1} = \mathbf{A}\mathbf{n}_t$
- Deterministisches Modell
- Diverse Annahmen (keine Migration etc.)
- Bei konstanten Raten: stabile Bevölkerung
- Stabile Bevölkerung und empirische Bevölkerung?
- Echte Bevölkerungsvorausberechnungen besser?

# Worum geht's?

Stochastisches Bevölkerungsmodell, anknüpfend an relativ alte Fragestellung:

- Galton-Watson-Prozess
- Verzweigungsprozess (engl.: branching process)

# Fragestellung

Galton & Watson (1874):

„A large nation, of whom we will concern ourselves with the adult males,  $N$  in number, and who each bear separate surnames, colonise a district. Their law of population is such that, in each generation,  $a_0$  per cent of the adult males have no male children who reach adult life;  $a_1$  have one such male child;  $a_2$  have two; and so on up to  $a_5$  who have five. Find (1) what proportion of the surnames will have become extinct after  $r$  generations; and (2) how many instances there will be of the same surname being held by  $m$  persons. “

# Fragestellung

Also:

- „Vererbung von Namen“: Aussterbewahrscheinlichkeit
- Betrachtet wird eine Bevölkerung prinzipiell beliebiger Größe
- Die Wahrscheinlichkeit, dass ein Mitglied dieser Bevölkerung genau  $k$  Nachfahren zeugt,  $a_k$ , ist bekannt
- Beschränkung auf maximal 5 Nachfahren kann beliebig verändert werden
- Das betrachtete Geschlecht ist unerheblich (aber immer nur ein Geschlecht)
- Auch Eingrenzung auf Vererbung von Namen ist unerheblich

# Fragestellung

Also:

- „Vererbung von Namen“: Aussterbewahrscheinlichkeit
- Betrachtet wird eine Bevölkerung prinzipiell beliebiger Größe
- Die Wahrscheinlichkeit, dass ein Mitglied dieser Bevölkerung genau  $k$  Nachfahren zeugt,  $a_k$ , ist bekannt
- Beschränkung auf maximal 5 Nachfahren kann beliebig verändert werden
- Das betrachtete Geschlecht ist unerheblich (aber immer nur ein Geschlecht)
- Auch Eingrenzung auf Vererbung von Namen ist unerheblich

# Ergänzende Überlegungen

Eine Vereinfachung lässt sich dadurch erzielen, dass man „nicht überlappende“ Generationen betrachtet

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

## Ergänzende Überlegungen

- Man beginnt mit einer Generation  $n_0$
- Die Mitglieder dieser Generation bekommen entsprechend der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  Nachfahren
- Diese bilden die Generation  $n_1$
- Die Zahl der Mitglieder der Generation  $n_0$  ist nun nicht weiter interessant – man muss sich bspw. nicht darum kümmern, wie lange die Mitglieder von  $n_0$  noch leben
- $n_0$  kann also für weitere Berechnungen vernachlässigt werden
- Nun wird  $n_1$  in Kombination mit den Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  verwendet, um  $n_2$  zu berechnen

# Ergänzende Überlegungen

→ Bevölkerung hat keine Altersstruktur, nur Größe

# Einschränkungen

Wir gehen davon aus, dass sich weder die Generationen noch die Mitglieder einer jeden Generation unterscheiden:  
Für alle gelten die Wahrscheinlichkeiten  $a_k$

# Überlegungen für die Simulation

- $n_0$  kann im Prinzip beliebig gewählt werden (bspw. 1 oder 100)
- Gegeben der Wahrscheinlichkeiten  $a_k$  wird für jedes Mitglied der gerade betrachteten Generation ein zufälliger Wert aus dieser Nachfahrenverteilung gezogen
- Die Summe dieser zufälligen Werte ist dann die Größe der nächsten Generation

# Überlegungen für die Simulation

Wie bestimmt man die Wahrscheinlichkeiten  $\alpha_k$ ? Einfache Möglichkeit: eine bekannte, diskrete Zufallsverteilung mit den natürlichen Zahlen als Wertebereich

# Poisson-Verteilung I

Für eine Poisson-verteilte Zufallsvariable  $K$  gilt:

$$P(K = k) = \frac{\lambda^k}{k!} \exp(-\lambda) \quad \text{für } k \in \mathbb{N}_0 \text{ und } \lambda \in \mathbb{R}_{>0}$$

$$E(K) = \lambda$$

$$\text{Var}(K) = \lambda$$

## Poisson-Verteilung II: Beispiel

$$P(K = k) = \frac{\lambda^k}{k!} \exp(-\lambda)$$

$\lambda = 1$  und  $k = 2$

$$\begin{aligned} P(K = 2) &= \frac{1^2}{2!} \exp(-1) \\ &= 0.184 \end{aligned}$$

## Poisson-Verteilung II: Beispiel

Beispiel  $\lambda = 1$  ( $k > 5$  weggelassen):

$k$	0	1	2	3	4	5
$P(K = k)$	0.368	0.368	0.184	0.061	0.015	0.003

# Poisson-Verteilung III

Wichtig: Verteilung hängt nur von  $\lambda$  ab

## Poisson-Verteilung IV: Reproduktivität

Seien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  Poisson-verteilte Zufallsvariablen mit Parametern  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

Dann ist  $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Pois}\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i\right)$

Wenn  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = \lambda$  dann  $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Pois}(n\lambda)$

## Poisson-Verteilung IV: Reproduktivität

Seien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  Poisson-verteilte Zufallsvariablen mit Parametern  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

Dann ist  $\sum_{i=1}^n X_i \sim Pois(\sum_{i=1}^n \lambda_i)$

Wenn  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = \lambda$  dann  $\sum_{i=1}^n X_i \sim Pois(n\lambda)$

## Poisson-Verteilung IV: Reproduktivität

Seien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  Poisson-verteilte Zufallsvariablen mit Parametern  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$

Dann ist  $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Pois}\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i\right)$

Wenn  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = \lambda$  dann  $\sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Pois}(n\lambda)$

# Was machen wir jetzt?

Bisher:

- Der zu beschreibende Prozess ist angegeben
- Ebenso, wie sich dieser Prozess entwickelt

Nun folgt:

- Parameter festlegen
- Modell programmieren
- Berechnen & auswerten

# Parameter

Wie verhält sich das Modell in Abhängigkeit von  $\lambda$ ?

Werte nahe 1

## Kurze Einordnung

- Modell an sich Mikro-Ebene, aber für Simulation relativ egal (Reproduktivität)
- Einfache Mikrosimulation? Numerische Simulation? Grenzfall!
- Analytische Lösung der Ausgangsfragestellung möglich
- Stochastisch!

# Stochastisch!

Hat Konsequenzen für die Simulation! Ergebnisse eines Durchlaufs sind nun „zufällig“! Um einen Eindruck des Verhaltens des Modells zu bekommen, müssen etliche Durchläufe erzeugt werden!

# Vergleich mit Leslie-Modell

Verzweigungsprozesse und Leslie-Modell sehr unterschiedliche Annahmen und Ergebnisse

# Vergleich mit Leslie-Modell

Einerseits:

- Wenn  $\lambda = 1$  stirbt Bevölkerung im Verzweigungsprozess aus, im Leslie-Modell nicht!
- Auch wenn  $\lambda > 1$  aussterbende Bevölkerung beim VP, bei LM hingegen stetiges Wachstum!

Andererseits:

Theoretische Verknüpfung möglich;  
Multityp-Galton-Watson-Prozess hat Ergebnisse des Leslie-Modells als Erwartungswert!

# Vergleich mit Leslie-Modell

Einerseits:

- Wenn  $\lambda = 1$  stirbt Bevölkerung im Verzweigungsprozess aus, im Leslie-Modell nicht!
- Auch wenn  $\lambda > 1$  aussterbende Bevölkerung beim VP, bei LM hingegen stetiges Wachstum!

Andererseits:

Theoretische Verknüpfung möglich;  
Multityp-Galton-Watson-Prozess hat Ergebnisse des Leslie-Modells als Erwartungswert!

# Vergleich mit Leslie-Modell

Einerseits:

- Wenn  $\lambda = 1$  stirbt Bevölkerung im Verzweigungsprozess aus, im Leslie-Modell nicht!
- Auch wenn  $\lambda > 1$  aussterbende Bevölkerung beim VP, bei LM hingegen stetiges Wachstum!

Andererseits:

Theoretische Verknüpfung möglich;  
Multityp-Galton-Watson-Prozess hat Ergebnisse des Leslie-Modells als Erwartungswert!

## Fazit (Demographische Modelle)

- Sehr stark vereinfachende Annahmen unrealistisch, aber durchaus nützlich (stabile Bevölkerung)
- Auch bei realistischeren Modellen bleiben nicht unerhebliche Probleme wie z.B. die Wahl von Parametern (LM)
- Modellverhalten kann stark von Annahmen abhängen (Vergleich VP und LM)

# Anwendung Verzweigungsprozesse

Verzweigungsprozesse sehr flexibel, da prinzipiell beliebige Verteilungen für  $a_k$

- Erklärung der Verteilung von Nachnamen?
- Aussterbewahrscheinlichkeiten (Ökologie)
- Ausbreitung von Epidemien (Medizin)
- Verbreitung von Mutationen (Genetik)
- Gemeinsame Vorfahren (Genetik/Demographie)
- Verwandtschaftsstrukturen (Demographie)
- Kettenbriefe