

Zusammenhang zwischen b_{ij} und λ_j, μ_j : $b_{i,i+1} = \lambda_{i+1}; b_{i+1,i} = \mu_{i+1}$ ($i \in N_m$) alle anderen b_{ij}

mit $i \neq j$ sind Null (da gleiche entsprechenden „Pfeile“ im „Intensitätsgraphen“). Zusammensetzung ist \mathbb{B}

Damit durch die Bedingung festgelegt, dass alle Zeilensummen Null sind.

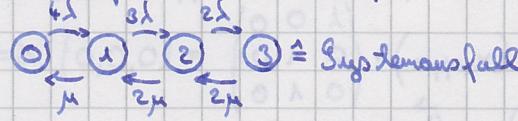
Frage: Welche
Gegenseitigkeit
hat es bei
einem GBT-Prozess
= tridiagonale Matrix?

$$\mathbb{B} = \begin{pmatrix} -\lambda_1 & \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ \mu_1 & -\lambda_2 & \lambda_2 & 0 & \dots \\ 0 & \mu_2 & \ddots & \ddots & 0 \\ & & & \ddots & \lambda_m \\ & & & 0 & -\mu_m \end{pmatrix}, \text{ tridiagonal bei Geburts- und Todesprozess!}$$

24.04.2014 Die Grenzverteilung eines Geburts- und Todesprozesses mit positiven Geburtsraten $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ und positiven

Todesraten μ_1, \dots, μ_n :  Für die eingeschränkte (einzigartig bestimmte) Grenzverteilung $\vec{p} = (p_0, p_1, \dots, p_n)$ gilt dann $p_n = \frac{\lambda_n}{\mu_n} p_{n-1}$ für alle $n \in N_n$

Zahlenbeispiel: ($k_c = m = 2; n = 4$ eines (k', m, n) -Regenerationsystems)

 Gegeben: Quotient: $\lambda_\mu = \frac{\lambda_2}{\mu_2} \Rightarrow p_1 = \frac{1}{4} \cdot \frac{\lambda_2}{\mu_2} \cdot p_0$

$$p_2 = \frac{1}{2} \cdot \frac{\lambda_2}{\mu_2} \cdot p_1; p_3 = \frac{1}{3} \cdot \frac{\lambda_3}{\mu_3} \cdot p_2; p_0 + p_1 + p_2 + p_3 = 1 \quad (\text{da } \vec{p} = (p_0, p_1, p_2, p_3) \text{ eine Verteilung})$$

$$\Rightarrow p_0 + \frac{1}{3} p_0 + \frac{1}{2} \cdot \frac{\lambda_2}{\mu_2} \cdot \frac{1}{3} p_0 + \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{2} \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{4}{3} \cdot p_0 = 1 \quad \Rightarrow p_0 = \frac{2 \cdot 5^3}{2 \cdot 5^2 + 3 \cdot 5^2 + 3 \cdot 4} = \frac{250}{522} \approx 0,476$$

$$p_1 = \frac{1}{3} \cdot \frac{125}{252} \approx 0,383; p_2 \approx 0,115; p_3 \approx 0,023$$

Zur Erinnerung: Für die Intensitätsmatrix $\mathbb{B} := \begin{pmatrix} -4\lambda & 4\lambda & 0 & 0 \\ \mu & * & 3\lambda & 0 \\ 0 & 2\mu & * & 2\lambda \\ 0 & 0 & 2\mu & -2\mu \end{pmatrix}$ (mit verschwundenen Zeilensummen) gilt dann $\vec{p} \cdot \mathbb{B} = \vec{0}$

Zugängliches Zahlenbeispiel mit „Bewertung“: Reparaturkosten eines Rechners betragen 50 € pro h.

Frage: Welche Störrate hat dieses $(2, 2, 4)$ -Regenerationsystem durchschnittlich?

Antwort: (mittels „Bewertung“ der Grenzverteilung \vec{p}) $\vec{p} \cdot \vec{n}$ mit „Bewertungsvektor $\vec{n} := (0, 50, 100, 100)$ “ (€/h)

$$\Rightarrow \text{Störrate } \vec{p} \cdot \vec{n} \approx 50 \cdot \frac{p_1}{0,383} + 100 \cdot \frac{p_2}{0,115} + 100 \cdot \frac{p_3}{0,023} \approx 32,95 \text{ €/h}$$

Allgemeines zum reinen Grenzverteilungen

Es gilt hier zw. die Begriffserklärung von (eingebetteten) Übergangsmatrizen bzw. von beliebigen stochastischen

Matrizen $Q = (q_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times m}$ d.h. $q_{ij} \geq 0$ für alle $i, j \in N_m$ und $\sum_{j=1}^m q_{ij} = 1$ für alle $i \in N_m$

Reihensumme eins (für i-te Zeile)

Def.: Eine stochastische Matrix Q heißt einfach, wenn nur eine Grenzverteilung $\vec{p} \in \mathbb{R}^m$ existiert, d.h. $p_j \geq 0$,

$\sum_{j=1}^m p_j = 1$, $\vec{p} Q = \vec{p}$. (Bsp. sieht oben Geburts und Todesprozess mit $\mu_j > 0 \rightarrow$ eingebettete

Markow-Matrizen daran). Q heißt asymptotisch, wenn $Q^m := \lim_{m \rightarrow \infty} Q^m$ gilt (z.B. wenn $m \in \mathbb{N}$

existiert mit $Q^{m+1} = Q^m Q = Q^m (= \lim_{m \rightarrow \infty} Q^m))$

Q heißt positiv (balanciert), wenn Q eine positive Grenzverteilung (p_1, \dots, p_m) besitzt, d.h. $p_j > 0$

für alle $j \in N_m$. (siehe Bsp. oben! mit $p_0, p_1, p_2, p_3 > 0$).

Q heißt diagonalsiebar (auch im allgemeinen für $Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$), wenn Q in einer Diagonale $D(j)$ äquivalent ist, d.h. es existiert eine invertierbare Matrix $H \in \mathbb{R}^{m \times m}$ mit $H Q H^{-1} = D$

Bem.: Diagonalsiebare Matrizen Q haben im asymptotischen Fall (d.h. Q^∞ existiert) den Vorteil, dass Q^∞

$$\begin{aligned} \text{leicht zu berechnen ist: } D &= H Q H^{-1} \Leftrightarrow H^{-1} D H = Q \Rightarrow Q^m = (H^{-1} D H)^m = \\ &= (H^{-1} D H)(H^{-1} D H) \dots (H^{-1} D H) = \boxed{H^{-1} D^m H = Q^m} \text{ wobei } \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & d_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1^m & 0 & \dots & 0 \\ 0 & d_2^m & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & d_m^m \end{pmatrix} \end{aligned}$$

und dann $d^m = \begin{cases} 0 & \text{für } 0 \leq d < 1 \\ 1 & \text{für } d = 1 \end{cases}$

Fallbeispiel

$$Q := \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ ist diagonalsiehe Berechnung von Eigenwerten (von links)} \quad \begin{pmatrix} 1-\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 1-\lambda & 0 \\ 0 & 0 & -\lambda \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{NS}} \lambda = 0 \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{NS}} \lambda = 1$$

$$= (1-\lambda)^2 \cdot \lambda = 0 \Leftrightarrow \lambda = 0 \text{ (einfache NS)} \vee \lambda = 1 \text{ (doppelte NS)}$$

$$\text{Eigenvektor EV zum Eigenwert EW } \lambda = 0: (x, y, z) \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = (0, 0, 0) \Leftrightarrow (x, y+2z, 0) = (0, 0, 0)$$

$$\Leftrightarrow x = 0, y = -2z \rightarrow \text{EV: } (0, 1, -1) := \vec{v}_1$$

$$\vec{v}_1 \cdot Q = \vec{0} \cdot \vec{v}_1 = \vec{0}$$

$$\text{EV (ev) zum EW } \lambda = 1: (x, y, z) \cdot \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} = (0, 0, 0) \Leftrightarrow (0, z, -z) = (0, 0, 0) \Leftrightarrow z = 0$$

$$\text{lineare unabhängige EVen: } \vec{v}_2 := (1, 0, 0) \quad \vec{v}_3 := (0, 1, 0) \rightarrow \vec{v}_2 \cdot Q = 1 \cdot \vec{v}_2 \text{ & } \vec{v}_3 \cdot Q = 1 \cdot \vec{v}_3$$

$$\text{Fazit: } H \cdot Q = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{=: H} \cdot H \text{ für } H := \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \text{ d.h. } \boxed{H Q H^{-1} = D}$$

Bem.: H selbst muss stochastisch sein

$$\text{Weiter: } Q^\infty \stackrel{\text{Def.}}{=} \lim_{m \rightarrow \infty} Q^m : \underline{Q = q_{i,j}} \quad (\lim_{m \rightarrow \infty} q_{i,j})_{i,j}$$

$$\text{Hier im Bsp.: } Q^\infty = (H^{-1} D H)^\infty = H^{-1} \underbrace{D^\infty}_{=: D} H = \left(\begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right)^{-1} \cdot \left(\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right) \cdot \left(\begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right) =$$

$$= \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = Q (= Q^2) \text{ Hier liegt also der „stationäre Fall“}$$

$$Q^{m+1} = Q^m \text{ für } m = 1$$

Fazit: $Q \in A \cap D$ für die Reihe A, D der asymptotischen bzw. diagonalsiebaren Matrizen.

aber $Q \notin E$ und $Q \notin P$ für die Reihe E, P der einfachen bzw. positiven Stoch. Matrizen

$$(1, 0, 0) \cdot Q = (1, 0, 0) =: \vec{p}_1 \quad ; \quad (0, 1, 0) \cdot Q = (0, 1, 0) =: \vec{p}_2 \Rightarrow \vec{p}_1 \text{ und } \vec{p}_2 \text{ sind zwei}$$

verschiedene Empirverteilungen von $Q \Rightarrow Q \notin E$

Für jede Verteilung $\vec{p} = (p_1, p_2, p_3)$ mit $\vec{p}(Q) = \vec{p}$ gilt $p_3 = 0 \Rightarrow \vec{p}$ nicht positiv

Charakterisierung der S-Klassen A, D, E, P:

1) $Q \in A \iff$ Eins ist das einzige (stoch. proz.) EW von Betrag Eins

z.B. Beispiel oben (W₀ = 0 und $\lambda \neq Q \in A$)

2) $Q \in E \iff$ Der EW eins ist zyklisch, d.h. kommt als NTI des charakteristischen Polynoms nur einfach vor. Z.B. Beispiel: CW 1 ist doppelte NTI $\lambda \rightarrow Q \notin E$

3) Finde ein $Q \in E$ gilt $Q \in A$ genau dann, wenn sich die Grenzverteilung \vec{p} bei jeder (beliebigen) Startverteilung

\vec{p}_0 einstellt, d.h. $\lim_{m \rightarrow \infty} (\vec{p}_0, Q^m) = \vec{p}$. In diesem Fall spricht man von einer ergodischen (stochastischen) Menge M bestehend aus einfacher & asymptotischer Matrix

Ist dies der Fall, dann ist $M := E \cap A$ die Menge der ergodischen Retriever

Gegenbeispiel: a) $Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \notin E \Rightarrow Q \notin M$

b) $Q := \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \in E \setminus A \Rightarrow$ Die einzige Grenzverteilung von Q ist $(\frac{1}{2}, \frac{1}{2})$: Das charakteristische Polynom ist $\lambda^2 - 1 = (\lambda + 1)(\lambda - 1)$

\Rightarrow Es gibt einfache NTI aber nicht die einzige von Betrag Eins (-1 auch!)

1) $\Rightarrow Q \in E$ aber $Q \notin A \Rightarrow Q \notin M$

4) Die Menge $I := E \cap P$ der irreduziblen (stoch.) Retriever ist folgendermaßen charakterisiert:

Für beliebige (Zustände) $i, j \in N_n$ existiert ein „Verbindungsweg“ von i nach j im zugehörigen

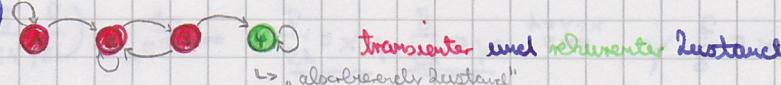
Übergangsgraphen. Bsp.: a) $Q = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \quad (n=2)$

b) $Q = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad (n=4)$

Stochastische Retriever \xleftrightarrow{Q} Markov - 3 Kriterien
(Zeilensumme Eins)

Def.: Ein Zustand $i \in Z$ heißt transient oder auch flüchtig, wenn ein Zustand $j \in Z$ existiert mit
Übergang von i nach j in einer Spalte m für ein $m \in N$ und $p_{ij}(m) > 0$ für alle $m \in N$. [d.h. man kommt irgendwann von i nach j , aber nicht mehr zurück]. Ein nicht-transienter Zustand heißt rezipient oder auch
wiederkehrend. ($|z| < \infty$).

Bsp.: a)



2 ist auch transient, weil man im $m=2$ Schritte von $i:=2$ nach $j:=4$ kommen kann, aber man kommt von „absorberndem Zustand 4“ nicht mehr weg.



Frage: Gibt es immer mindestens einen rekurrenten Zustand? \rightarrow Antwort: Ja (bei endlicher Zustandsmenge)