

Stochastische Prozesse II

2 Stochastische Netzwerke: Migrationsprozesse

2.4 Offene Migrationsprozesse: Jackson-Netze

Im Vergleich zu 2.3 gibt es (1) bel. viele Kd. (2) Eingänge und Abgänge von „außen“.

Zur Vereinfachung: „außen“ = Station 0 \rightarrow Bezeichnungen aus 2.3 mit folg. And.:

$n_0 = \infty$, $\varphi_0(\infty) = \varphi_0$, $\mathcal{S} = \{m = (n_1, \dots, n_J), n_j \geq 0\}$ (keine feste Kd.-Tahl „im System“).

$\Rightarrow \varphi_0 \lambda_{0k}$ ist Ank.-rate von „außen“ nach Station k (bei Kelly v_k),

λ_{j0} ist Abgangs-W. „nach „außen“ von Station j“ (bei Kelly μ_j).

Wie bisher: Übergänge: $m \mapsto T_{jk|m}: n_j \mapsto n_j - 1, n_k \mapsto n_k + 1, j, k \in I_0 := \{0, 1, \dots, J\}$,

Ü-Daten: $q_{m,T_{jk|m}} = \varphi_j(n_j) \cdot \lambda_{jk}$ ($\lambda_{jj} = 0, \sum_k \lambda_{jk} = 1$), $j, k \in I_0$.

Annahmen: $\varphi_j(n) > 0$ für $n > 0$, I_0 mit Ü-W. λ_{jk} ist irreduzibel.

eind. stat. Vert. auf I_0 mit $\alpha_j > 0$ u. $\alpha_j \left(\sum_{k \neq j} \lambda_{jk} \right) = \sum_{k \neq j} \alpha_k \lambda_{kj}, j, k \in I_0$ (2.9).

Statt $\sum \alpha_j = 1$ setzen wir $\alpha_0 = \varphi_0 \Rightarrow$ (2.9) wie bei Kelly mit $v_k = \varphi_0 \lambda_{0k}, \mu_j = \lambda_{j0}$ (s.o.)

Dann ist α_j die Gesamt-Ankunfts-/Abgangs-Rate an Station j. (Rate = langfrist. D.)
(Bem.: 1 Zeile in (2.9) ist überflüssig u.g. hom. Gl.-System, bei Kelly steht $j=0$ erst 5.50, 2.14)

Theorem 2.4: Vorausse. wie oben. Dann ex. stat. Vert. (π_m) für $N(t)$, falls $b_j' := \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\alpha_j^n}{\varphi_j(n) \cdot \varphi_j(n+1)} < \infty$:

$$\pi_m = \prod_{j=1}^J \pi_j(n_j) = \prod_{j=1}^J b_j \frac{\alpha_j^{n_j}}{\varphi_j(n_j) \cdot \varphi_j(n_j+1)} \quad (2.10) \quad (\text{Bew. wie Th. 2.3})$$

Folgerung: Falls $N(t)$ stat., dann ist $N_1(t_0), \dots, N_J(t_0)$ st.u. (weil (2.10) e. Produkt-Dichte ist).

Folgerung: $N(t)$ ist reversibel, falls stationär und $\alpha_j \lambda_{jk} = \alpha_k \lambda_{kj}$.

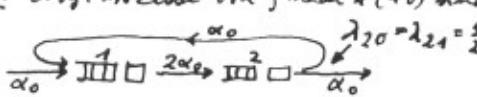
Theorem 2.5: Wenn $N(t)$ ein stat. Migrations-Prozess ist, dann auch $N(-t)$.

Beweis: Ü-Raten zu $N(-t)$ mit Th. 1.12: $q_{m,T_{jk|m}}' = \varphi_j(n_j) \lambda_{jk}'$ mit $\lambda_{jk}' = \frac{\alpha_k \lambda_{kj}}{\alpha_j}, j \in I_0$.

Folgerung 2.6: $N(t)$ stat. Migr. Proz. \Rightarrow die Abg. prozesse von j nach 0 sind st.u. PP(α_j, λ_{j0}) und $N(t_0)$ ist st.u. von diesen Abgangsprozessen vor t_0 .

Beweis mit Zeitumkehrung und Th. 2.5. (Abg. Prozesse von 0 nach j sind st.u. PP)

Bemerkung: Abg. Prozesse von j nach k ($\neq 0$) sind i.allg. keine Poisson-Prozesse.

Beispiel:  Abg. Proz. von 2 ist kein PP, aber Abg. Proz. von 2 nach 0 (s. übg.).

Folgerung 2.7: $N(t)$ stat. \Rightarrow Verweilzeit in $M/M/s/\infty$ -Station j hat die selbe Verteilung wie ^{bei} e. isolierten $M/M/s/\infty$ -Station mit Ank.-Rate α_j , und ein abgehender Kd. hinterläßt die Station in stat. Vert. $(\pi_j(n_j))$, ein ank. Kd. findet sie in dieser Vert..

Beweis: Erst (b): W.-Rate (Kd. verlässt j, hinterläßt n_j) = $\pi_j(n_j+1) \varphi_j(n_j+1)$.

\Rightarrow bed. W. (\dots, n_j / Abg.) = $\pi_j(n_j+1) \varphi_j(n_j+1) / (\sum_{n=0}^{\infty} \dots) = \pi_j(n_j)$ (nachrechnen!) \Rightarrow (c), \Rightarrow (a).

Bemerkung: Modell auch mit $J = \infty$, falls $B := b_1 b_2 \dots > 0$ ($b_j < 1$).

Im Gl. gev. ist dann die Gesamt-Kundenzahl endlich. (Übg.)