

Zufällige Graphen

Christoph Schumacher

09. Juli 2020

RGCN I, Kap. 8.3, 8.4, 8.5, 8.6:
Das Preferential Attachment Modell II

Zusammenfassung

Grade im Preferential Attachment Modell:

- Verteilung einzelner Grade
- Statistik der Gradfolge bzw. der empirischen Verteilung der Grade

Auch mit dabei: Martingale

Inhaltsverzeichnis

1	Der asymptotische Grad einzelner Knoten	1
1.1	$m = 1$	1
1.2	$m \geq 2$	3
2	Die Gradfolge im Preferential Attachment Modell	3
3	Konzentration der empirischen Verteilung der Grade	5
4	Die erwartete empirische Gradverteilung	5
5	8.6.2: $m \geq 1$	6

Fragen

1. —

1 Der asymptotische Grad einzelner Knoten

1.1 $m = 1$

Theorem 8.2 beschreibt das Wachstumsverhalten von Knotengraden bei $t \rightarrow \infty$, also im Limes vieler Knoten. Dabei ist

$$\mathbb{E}[D_i(t) + \delta] = (1 + \delta) \frac{\Gamma(i - \frac{1}{2+\delta})}{\Gamma(i)} t^{\frac{1}{2+\delta}} (1 + O(\frac{1}{t})), \quad (1)$$

wie man aus (8.3.9) sieht. Erinnerung: $\Gamma(i) = (i - 1)!$. Man sieht wieder, wie ein kleineres δ eine krassere Konzentration der Knotengrade bewirkt: Bei beispielsweise $\delta = 0$ wachsen die Knotengrade proportional zu \sqrt{t} , bei $\delta = 998$ nur mit $^{1000}\sqrt{t}$.

Am besten beweisen wir erst einmal (8.3.9) für $a \in \mathbb{R}$ und $t \in (\max\{1, -a\}, \infty)$ mit der Stirling-Formel (8.11.1):

$$\frac{1}{1/t} \left(\frac{\Gamma(t+a)}{t^a \Gamma(t)} - 1 \right) \quad (2)$$

$$\leq t \left(\frac{\sqrt{2\pi(t+a-1)} \left(\frac{t+a-1}{e}\right)^{t+a-1} \exp\left(\frac{1}{12(t+a-1)}\right)}{t^a \sqrt{2\pi(t-1)} \left(\frac{t-1}{e}\right)^{t-1}} - 1 \right) \quad (3)$$

$$\leq t \left(\left(1 + \frac{a}{t-1}\right)^{t+a-\frac{1}{2}} e^{-a} \exp\left(\frac{1}{12(t+a-1)}\right) - 1 \right) \quad (4)$$

$$= t \left(\exp\left(\left(t+a-\frac{1}{2}\right) \log\left(1 + \frac{a}{t-1}\right) - a + \frac{1}{12(t+a-1)}\right) - 1 \right) \quad (5)$$

$$\leq t \left(\exp\left(\left(t+a-\frac{1}{2}\right) \frac{a}{t-1} - a + \frac{1}{12(t+a-1)}\right) - 1 \right) \quad (6)$$

$$= \frac{\exp\left(a \frac{a+\frac{1}{2}}{t-1} + \frac{1}{12(t+a-1)}\right) - 1}{1/t}. \quad (7)$$

Mit der Regel von l'Hospital bekommen wir

$$\limsup_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{1/t} \left(\frac{\Gamma(t+a)}{t^a \Gamma(t)} - 1 \right) \leq \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{\exp\left(a \frac{a+\frac{1}{2}}{t-1} + \frac{1}{12(t+a-1)}\right) - 1}{1/t} \quad (8)$$

$$\stackrel{\text{l'H}}{=} \lim_{t \rightarrow \infty} \exp\left(a \frac{a+\frac{1}{2}}{t-1} + \frac{1}{12(t+a-1)}\right) \frac{-a \frac{a+\frac{1}{2}}{(t-1)^2}}{-1/t^2} \quad (9)$$

$$= a^2 + \frac{a}{2} < \infty. \quad (10)$$

Jetzt gehen wir in den Beweis von Theorem 8.2. Für $t \geq i$ und $m = 1$ ist

$$\mathbb{E}[D_i(t+1) + \delta \mid D_i(t)] \quad (11)$$

$$= D_i(t) + \delta + \mathbb{E}[D_i(t+1) - D_i(t) \mid D_i(t)] \quad (12)$$

$$= D_i(t) + \delta + \mathbb{P}(v_{t+1}^{(1)} \rightarrow v_i^{(1)} \mid D_i(t)) \quad (13)$$

$$\stackrel{(8.2.1)}{=} D_i(t) + \delta + \frac{D_i(t) + \delta}{t(2+\delta) + 1 + \delta} \quad (14)$$

$$= \dots = (D_i(t) + \delta) \frac{(t+1)(2+\delta)}{t(2+\delta) + 1 + \delta}. \quad (8.3.4)$$

Damit können wir schon nachrechnen, dass $(M_i(t))_{t \geq i}$ ein Martingal ist. Wir verwenden $\sigma(M_i(t)) = \sigma(D_i(t))$:

$$\mathbb{E}[M_i(t+1) \mid M_i(t)] = \frac{\mathbb{E}[D_i(t+1) + \delta \mid D_i(t)]}{\delta + 1} \prod_{s=i-1}^t \frac{(2+\delta)s + 1 + \delta}{(2+\delta)(s+1)} \quad (15)$$

$$= \frac{(D_i(t) + \delta) \frac{(t+1)(2+\delta)}{t(2+\delta) + 1 + \delta}}{\delta + 1} \prod_{s=i-1}^t \frac{(2+\delta)s + 1 + \delta}{(2+\delta)(s+1)} \quad (16)$$

$$= \frac{D_i(t) + \delta}{\delta + 1} \prod_{s=i-1}^{t-1} \frac{(2+\delta)s + 1 + \delta}{(2+\delta)(s+1)} \quad (17)$$

$$= M_i(t) \quad (18)$$

Der Erwartungswert ist

$$\mathbb{E}[M_i(t)] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[M_i(t) \mid M_i(t-1)]] = \mathbb{E}[M_i(t-1)] = \dots = \mathbb{E}[M_i(i)]. \quad (19)$$

Dafür brauchen wir (8.3.5):

$$\mathbb{E}[D_i(i) + \delta] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[D_i(i) + \delta \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)}]] \quad (20)$$

$$= \delta + \mathbb{E}[1 \cdot \mathbb{P}(D_i(i) = 1 \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)}) + 2 \cdot \mathbb{P}(D_i(i) = 2 \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)})] \quad (21)$$

$$= \delta + \mathbb{E}[1 - \mathbb{P}(v_i^{(1)} \rightarrow v_i^{(1)} \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)}) + 2\mathbb{P}(v_i^{(1)} \rightarrow v_i^{(1)} \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)})] \quad (22)$$

$$= \delta + 1 + \mathbb{E}[\mathbb{P}(v_i^{(1)} \rightarrow v_i^{(1)} \mid \text{PA}_{i-1}^{(1,\delta)})] \quad (23)$$

$$\stackrel{(8.2.1)}{=} 1 + \delta + \mathbb{E}\left[\frac{1 + \delta}{(i-1)(2+\delta) + 1 + \delta}\right] \quad (24)$$

$$= \dots = (1 + \delta) \frac{i(2 + \delta)}{(i-1)(2 + \delta) + 1 + \delta}. \quad (8.3.5)$$

Damit können wir den Erwartungswert von $M_i(t)$ überprüfen:

$$\mathbb{E}[M_t(i)] = \mathbb{E}[M_i(i)] = \frac{\mathbb{E}[D_i(i) + \delta] (2 + \delta)(i-1) + 1 + \delta}{1 + \delta} \frac{1}{(2 + \delta)i} = 1. \quad (25)$$

Nun zu den Γ -Funktionen. Wir nutzen $\Gamma(t+1) = t\Gamma(t)$, um in (8.3.7) mit Hilfe zweier Teleskopprodukte den zweiten Schritt zu machen:

$$\prod_{s=i-1}^{t-1} (s+x) = \prod_{s=i-1}^{t-1} \frac{\Gamma(s+x+1)}{\Gamma(s+x)} = \frac{\Gamma(t+x)}{\Gamma(i+x-1)}. \quad (26)$$

Zusätzlich mit $\frac{1+\delta}{2+\delta} - 1 = -\frac{1}{2+\delta}$ erhalten wir (8.3.7). Das zeigt zusammen mit (19) und (25) auch (8.3.3). In (8.3.10) muss zweimal $(1 + \delta)$ im Zähler stehen.

1.2 $m \geq 2$

Gleichung (8.3.11) folgt direkt aus der Definition des Preferential Attachment Modells. Beim Übergang von $\text{PA}_{mt}^{(1,\delta/m)}$ zu $\text{PA}_t^{(m,\delta)}$ fasst man ja die Knoten $v_i^{(1)}$ mit $i \in \{(j-1)m+1, \dots, jm\}$ zum Knoten $v_j^{(m)}$ zusammen. Dabei kumulieren sich die Grade:

$$\mathbb{E}_m^\delta [D_j(t) + \delta] = \sum_{i=(j-1)m+1}^{jm} \mathbb{E}_1^{\delta/m} [D_i(mt) + \delta/m] \quad (8.3.11)$$

$$= \left(1 + \frac{\delta}{m}\right) \frac{\Gamma(mt+1)}{\Gamma(mt + \frac{1+\delta/m}{2+\delta/m})} \sum_{i=(j-1)m+1}^{jm} \frac{\Gamma(i - \frac{1}{2+\delta/m})}{\Gamma(i)}, \quad (27)$$

und

$$\frac{D_i(t)}{(mt)^{\frac{1}{2+\delta/m}}} = \sum_{i=(j-1)m+1}^{jm} \frac{D_i(mt)}{(mt)^{\frac{1}{2+\delta/m}}} \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{\text{f.s.}} \sum_{i=(j-1)m+1}^{jm} \xi_i \quad (28)$$

mit ξ_i aus Theorem 8.3 (mit δ/m statt δ).

2 Die Gradfolge im Preferential Attachment Modell

Zu (8.4.6):

$$\frac{\frac{\Gamma(k+a)}{\Gamma(k-1+b)} - \frac{\Gamma(k+1+a)}{\Gamma(k+b)}}{b-a-1} = \frac{\Gamma(k+a)}{\Gamma(k+b)} \frac{(b-1+k) - (k+a)}{b-a-1} = \frac{\Gamma(k+a)}{\Gamma(k+b)} \quad (8.4.6)$$

Wir zeigen jetzt: Aus Theorem 8.3 folgt, dass der Knotengrad eines uniform aus $[t]$ gewählten Knoten bei $t \rightarrow \infty$ gegen die Verteilung $(p_k)_k$ konvergiert. Der uniform gewählte Knoten $U_t \in [t]$ hat bei gegebenem Graph die Verteilung

$$\mathbb{P}(D_{U_t} = k \mid \text{PA}_t^{(m,\delta)}) = P_k(t). \quad (29)$$

(Beim GRG haben wir diesen Zusammenhang rückwärts benutzt und aus der Verteilung des uniformen Knoten auf die empirische Verteilung des Grades geschlossen.) Mit dem Ereignis $A_t := \{\max_k |P_k(t) - p_k| < C\sqrt{\log t/t}\}$ aus (8.4.5) aus Theorem 8.3:

$$|\mathbb{P}(D_{U_t} = k) - p_k| = |\mathbb{E}[\mathbb{P}(D_{U_t} = k \mid \text{PA}_t^{(m,\delta)})] - p_k| \quad (30)$$

$$\leq \mathbb{E}[|P_k(t) - p_k|] \quad (31)$$

$$= \mathbb{E}[|P_k(t) - p_k|(\mathbf{1}_{A_t} + \mathbf{1}_{A_t^c})] \quad (32)$$

$$\leq C\sqrt{\log t/t} + \mathbb{P}(A_t^c) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{\text{Thm. 8.3}} 0. \quad (33)$$

Für diskrete ZVn zeigt das schon $D_{U_t} \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{d} (p_k)_k$.

Zur Darstellung

$$p_k = \mathbb{P}(X = k - m) = \mathbb{E}[\mathbb{P}(X = k - m \mid U)], \quad (8.4.10)$$

wobei, bedingt auf $U \sim \mathcal{U}([0, 1])$, $X \sim \text{NB}(r = m + \delta, p = U^{\frac{1}{2 + \frac{\delta}{m}}})$ negativ binomialverteilt ist:

$$\mathbb{P}(X = k) = \frac{\Gamma(r + k)}{k! \Gamma(r)} p^r (1 - p)^k, \quad (8.4.9)$$

da brauchen wir die **Betafunktion**

$$[0, 1]^2 \ni (x, y) \mapsto B(x, y) := \int_0^1 t^{x-1} (1-t)^{y-1} dt = \frac{\Gamma(x)\Gamma(y)}{\Gamma(x+y)}. \quad (34)$$

Damit kann man alles ausrechnen:

$$\mathbb{P}(X = k - m) \quad (35)$$

$$= \mathbb{E}[\mathbb{P}(X = k - m \mid U)] \quad (36)$$

$$\stackrel{(8.4.9)}{=} \mathbb{E} \left[\frac{\Gamma(k + \delta)}{(k - m)! \Gamma(m + \delta)} U^{\frac{m+\delta}{2+\frac{\delta}{m}}} \left(1 - U^{\frac{1}{2+\frac{\delta}{m}}}\right)^{k-m} \right] \quad (37)$$

$$\stackrel{U \sim \mathcal{U}([0,1])}{=} \frac{\Gamma(k + \delta)}{(k - m)! \Gamma(m + \delta)} \int_0^1 u^{\frac{m+\delta}{2+\frac{\delta}{m}}} \left(1 - u^{\frac{1}{2+\frac{\delta}{m}}}\right)^{k-m} du \quad (38)$$

$$\stackrel{u := t^{2+\frac{\delta}{m}}}{=} \frac{\Gamma(k + \delta)}{(k - m)! \Gamma(m + \delta)} \int_0^1 t^{m+\delta} (1-t)^{k-m} \left(2 + \frac{\delta}{m}\right) t^{1+\frac{\delta}{m}} dt \quad (39)$$

$$\stackrel{(34)}{=} \frac{\Gamma(k + \delta)}{(k - m)! \Gamma(m + \delta)} \left(2 + \frac{\delta}{m}\right) B\left(m + \delta + 2 + \frac{\delta}{m}, k - m + 1\right) \quad (40)$$

$$\stackrel{(34)}{=} \left(2 + \frac{\delta}{m}\right) \frac{\Gamma(k + \delta)}{(k - m)! \Gamma(m + \delta)} \frac{\Gamma(m + \delta + 2 + \frac{\delta}{m}) \Gamma(k - m + 1)}{\Gamma(k + \delta + 3 + \frac{\delta}{m})} \quad (41)$$

$$\stackrel{\Gamma(n+1)=n!}{=} \left(2 + \frac{\delta}{m}\right) \frac{\Gamma(k + \delta) \Gamma(m + \delta + 2 + \frac{\delta}{m})}{\Gamma(m + \delta) \Gamma(k + \delta + 3 + \frac{\delta}{m})} \quad (42)$$

$$\stackrel{(8.4.2)}{=} p_k. \quad (43)$$

3 Konzentration der empirischen Verteilung der Grade

(8.5.2) kann man auch so schreiben:

$$\mathbb{P} \left(\max_{k \in \mathbb{N}_0} |P_k(t) - \mathbb{E}[P_k(t)]| \geq C \sqrt{\frac{\log t}{t}} \right) = o(1). \quad (44)$$

Das ist etwas näher an (8.4.5).

4 Die erwartete empirische Gradverteilung

Der Beweis von Theorem 8.3 geht etwas direkter: Setze $C_3 := C_1 + \frac{C_2}{\sqrt{2 \log 2}} \geq C_1 + \frac{C_2}{\sqrt{t \log t}}$, wobei $C_1 > 8\sqrt{m}$ die Konstante aus Proposition 8.4, C_2 die Konstante aus Proposition 8.7 und $t \geq 2$ ist. Dann folgt für alle $t \geq 2$

$$\mathbb{P} \left(\max_k |P_k(t) - p_k| \geq C_3 \sqrt{\frac{\log(t)}{t}} \right) \quad (45)$$

$$\leq \mathbb{P} \left(\max_k |P_k(t) - \mathbb{E}[P_k(t)]| \geq C_1 \sqrt{\frac{\log(t)}{t}} \right) + \mathbb{P} \left(\max_k |\mathbb{E}[P_k(t)] - p_k| \geq \frac{C_2}{t} \right) \quad (46)$$

$$\xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0. \quad (47)$$

—

Stimmt (8.6.14) mit (8.6.12) für $k = 1$ überein?

$$(2 + \delta) \frac{\Gamma(1 + \delta)\Gamma(3 + 2\delta)}{\Gamma(4 + 2\delta)\Gamma(1 + \delta)} \stackrel{(8.3.2)}{=} (2 + \delta) \frac{\Gamma(3 + 2\delta)}{(3 + 2\delta)\Gamma(3 + 2\delta)} = \frac{2 + \delta}{3 + 2\delta} \quad (48)$$

Zu (8.6.16): Mit Induktion ist das übersichtlicher.

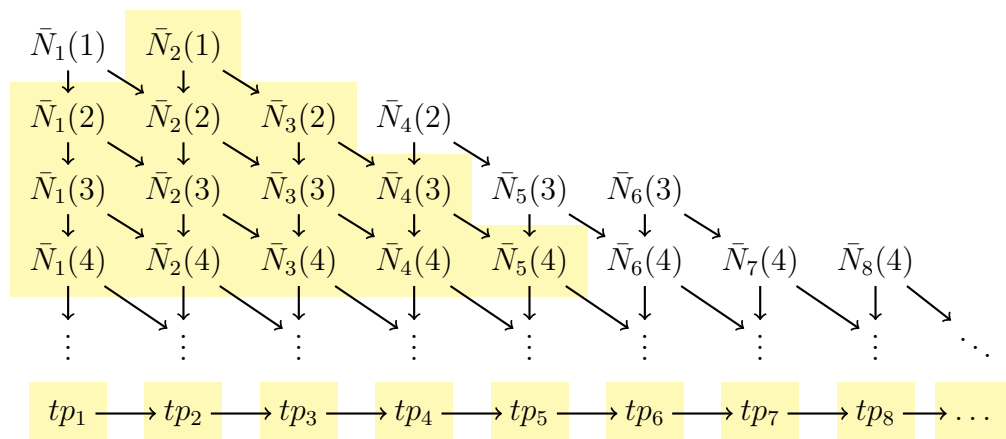
$$p_k \stackrel{(8.6.15)}{=} \frac{k + \delta - 1}{k + 2 + 2\delta} p_{k-1} \quad (49)$$

$$\stackrel{\text{IV}}{=} \frac{k + \delta - 1}{k + 2 + 2\delta} \cdot (2 + \delta) \frac{\Gamma(k - 1 + \delta)\Gamma(3 + 2\delta)}{\Gamma(k + 2 + 2\delta)\Gamma(1 + \delta)} \quad (50)$$

$$\stackrel{(8.3.2)}{=} (2 + \delta) \frac{\Gamma(k + \delta)\Gamma(3 + 2\delta)}{\Gamma(k + 3 + 2\delta)\Gamma(1 + \delta)} \quad (51)$$

—

Der Vergleich von $\bar{N}_k(t)$ mit tp_k wird über die Rekursionen (8.6.10) bzw. (8.6.11) geführt. Wie die Werte rekursiv in spätere Werte eingehen, ist hier dargestellt. Die gelb hinterlegten Werte sind positiv.



Die Rekursionen für $\bar{N}_k(t)$ und tp_k führen auf die Rekursionsformel (8.6.22) für $\varepsilon_k(t)$. In Lemma 8.9 wird mit Induktion über t

$$\sup_t |\varepsilon_1(t)| < \infty. \quad (52)$$

gezeigt. In Lemma 8.10 kommt dann eine weitere Induktion über k und beendet den Beweis dass

$$\sup_{k,t} |\varepsilon_1(t)| < \infty. \quad (53)$$

Zu den Abschätzungen in (8.6.29): Wir haben aus (8.6.15) für alle $k \geq 2$:

$$\frac{(k + \delta)p_k}{(k - 1 + \delta)p_{k-1}} = \frac{k + \delta}{k - 1 + \delta} \frac{k - 1 + \delta}{k + 2 + 2\delta} = \frac{k + \delta}{k + 2 + 2\delta} < 1. \quad (54)$$

Das heißt für alle $k \geq 1$

$$|\kappa_k(t)| = \left(\frac{1}{2 + \delta} - \frac{t}{t(2 + \delta) + 1 + \delta} \right) |(k - 1 + \delta)p_{k-1} - (k + \delta)p_k| \quad (55)$$

$$\leq \frac{1}{2 + \delta} \left(1 - \frac{t}{t + \frac{1 + \delta}{2 + \delta}} \right) \sup_{k \in \mathbb{N}} (k + \delta)p_k \quad (56)$$

$$= \frac{1}{2 + \delta} \frac{\frac{1 + \delta}{2 + \delta}}{t + \frac{1 + \delta}{2 + \delta}} (1 + \delta)p_1 \quad (57)$$

$$= \frac{1 + \delta}{2 + \delta} \frac{1}{t \frac{2 + \delta}{1 + \delta} + 1} \frac{2 + \delta}{3 + 2\delta} \quad (58)$$

$$\leq \frac{1 + \delta}{3 + 2\delta} \frac{1}{t + 1}. \quad (59)$$

Die andere Abschätzung ist einfacher:

$$|\gamma_k(t)| \leq \frac{1 + \delta}{t(2 + \delta) + 1 + \delta} = \frac{1}{t \frac{2 + \delta}{1 + \delta} + 1} \leq \frac{1}{t + 1}. \quad (60)$$

5 8.6.2: $m \geq 1$

Um (8.6.48) zu verstehen, verwenden wir die direkte Konstruktion des Preferential Attachment Modells. Dafür notiere $\text{PA}_{e,t}^{(m,\delta)}$ den Graphen nach dem Hinzufügen der e -ten Kante des Knoten $t + 1$. Weiter sei $D_i(e, t)$ der Grad des Knoten i nach dem Hinzufügen der e -ten Kante des Knoten $t + 1$. Die Übergangswahrscheinlichkeiten sind dann mit $\delta' := \frac{\delta}{m}$

$$\mathbb{P}(v_{t+1}^{(m)} \xrightarrow{e} v_i^{(m)} \mid \text{PA}_{e-1,t}^{(m,\delta)}) = \begin{cases} \frac{D_i(e-1, t) + \delta}{(mt + e - 1)(2 + \delta') + 1 + \delta'} & i \leq t, \\ \frac{D_{t+1}(e-1, t) + 1 + e\delta'}{(mt + e - 1)(2 + \delta') + 1 + \delta'} & i = t + 1. \end{cases} \quad (61)$$

Sicherheitshalber überprüfen wir

$$\sum_{i=1}^{t+1} \mathbb{P}(v_{t+1}^{(m)} \xrightarrow{e} v_i^{(m)} \mid \text{PA}_{e-1,t}^{(m,\delta)}) = \frac{2(mt + e - 1) + t\delta + 1 + e\delta'}{(mt + e - 1)(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (62)$$

$$= \frac{2mt + 2e - 1 + t\delta + e\delta'}{2mt + 2e - 1 + mt\delta' + (e - 1)\delta' + \delta'} = 1. \quad (63)$$

Damit können wir abschätzen:

$$\sum_{k=m+1}^{2m} \alpha_k(t) = \sum_{k=m+1}^{2m} \mathbb{P}(D_{t+1}(t+1) = k) \quad (64)$$

$$= \mathbb{P}(D_{t+1}(t+1) \geq k) \quad (65)$$

$$\leq \sum_{e=1}^m \mathbb{E}[\mathbb{P}(v_{t+1}^{(m)} \xrightarrow{e} v_{t+1}^{(m)} \mid \text{PA}_{e-1,t}^{(m,\delta)})] \quad (66)$$

$$= \sum_{e=1}^m \frac{\mathbb{E}[D_{t+1}(e-1, t)] + 1 + e\delta'}{(mt + e - 1)(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (67)$$

$$D_{t+1}(e-1, t) \leq 2(e-1) \implies \leq \sum_{e=1}^m \frac{2(e-1) + 1 + e\delta'}{mt(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (68)$$

$$= \frac{(2 + \delta') \sum_{e=1}^m e - m}{mt(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (69)$$

$$= \frac{(2 + \delta') \frac{1}{2} m(m+1) - m}{mt(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (70)$$

$$= \frac{m}{2} \cdot \frac{(2 + \delta')m + \delta'}{mt(2 + \delta') + 1 + \delta'}. \quad (71)$$

Das ist nicht ganz (8.6.48), und wir können (8.6.48) von hier aus auch nicht mehr erreichen, wie man sieht, wenn man sich die Grenzwerte $\delta \searrow -1$ überlegt. Es sieht aus, als wäre die Abschätzung in (66) zu grob. Wichtig ist hier aber das Verhalten für $t \rightarrow \infty$ und die Konsequenz für $\gamma_k(t) := \alpha_k(t) - \delta_{k,m}$:

$$\frac{|\gamma_k(t)|}{\frac{1}{t+1}} = \begin{cases} (t+1)(1 - \alpha_m(t)) & k = m \\ (t+1)\alpha_k(t) & k \neq m \end{cases} \quad (72)$$

$$\leq (t+1) \sum_{k=m+1}^{2m} \alpha_k(t) \quad (73)$$

$$\leq (t+1) \frac{\text{const.}_{m,\delta}}{mt(2 + \delta') + 1 + \delta'} \quad (74)$$

$$\xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{\text{const.}_{m,\delta}}{m(2 + \delta')} < \infty. \quad (75)$$

Das etabliert (8.6.50).