

Beiblatt 3: Rekursives Backstepping für Systeme in pure-feedback-form

Wir strukturieren das System in pure-feedback-form zunächst in folgender Weise

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x}_1 = f_1(x_1, x_2) \\ \dot{x}_2 = f_2(x_1, x_2, x_3) \\ \dot{x}_3 = f_3(x_1, x_2, x_3, x_4) \\ \vdots \\ \dot{x}_k = f_k(x_1, x_2, \dots, x_k, u) \end{array} \right\} \left. \begin{array}{l} \Sigma_1 \\ \Sigma_2 \\ \vdots \\ \Sigma_{k-1} \end{array} \right\}$$

Wir nehmen an, wir haben eine Funktion $\alpha_1(x_1)$, $\alpha_1(0) = 0$, so, daß der Ursprung $x_1 = 0$ im System $\dot{x}_1 = f_1(x_1, \alpha_1(x_1))$ global (lokal) asymptotisch stabile Ruhelage ist. Darüber hinaus sei hierzu eine Lyapunov-Funktion $V(x_1)$ für den geschlossenen Regelkreis gegeben.

Zunächst betrachten wir das System Σ_1 und wählen als Kandidaten für eine Lyapunov-Funktion

$$V_{a,1}(x_1, x_2) = V(x_1) + \frac{1}{2}(x_2 - \alpha_1(x_1))^2. \quad (1)$$

Die Ableitung entlang der Lösungstrajektorie von Σ_1 lautet dann

$$\dot{V}_{a,1}(x_1, x_2) = \frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, x_2) + (x_2 - \alpha_1(x_1)) \left(f_2(x_1, x_2, x_3) - \frac{\partial \alpha_1(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, x_2) \right). \quad (2)$$

Um diese Beziehung mit der Stabilitätsaussage der Annahme verbinden zu können, verwenden wir die Hilfsgröße des verallgemeinerten Backsteppings (siehe Anhang des Beiblatts) und eliminieren in Gleichung (2) den Term $f_1(x_1, x_2)$. Ebenso eliminieren wir in (2) den Term $f_2(x_1, x_2, x_3)$. Mit den Gleichungen (16) und (17) aus dem Anhang folgt

$$f_1(x_1, x_2) = f_1(x_1, \alpha_1(x_1)) + G_1(x_1, x_2 - \alpha_1(x_1))(x_2 - \alpha_1(x_1)) \quad (3)$$

$$f_2(x_1, x_2, x_3) = f_2(x_1, x_2, \alpha_2(x_1, x_2)) + G_2(x_1, x_2, x_3 - \alpha_2(x_1, x_2))(x_3 - \alpha_2(x_1, x_2)) \quad (4)$$

und durch Einsetzen in (2) erhält man

$$\begin{aligned} \dot{V}_{a,1}(x_1, x_2) &= \underbrace{\frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, \alpha_1(x_1))}_{\leq 0} + \\ & (x_2 - \alpha_1(x_1)) \left(\frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} G_1(x_1, x_2 - \alpha_1(x_1)) + f_2(x_1, x_2, \alpha_2(x_1, x_2)) - \frac{\partial \alpha_1(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, x_2) \right) + \\ & \underbrace{(x_2 - \alpha_1(x_1))}_{\frac{\partial V_{a,1}(x_1, x_2)}{\partial x_2}} G_2(x_1, x_2, x_3 - \alpha_2(x_1, x_2))(x_3 - \alpha_2(x_1, x_2)). \end{aligned} \quad (5)$$

Der letzte Summand in (5) tritt nur auf, wenn $x_3 \neq \alpha_2(x_1, x_2)$. Bei der Stabilisierung des Systems Σ_1 mittels $x_3 = \alpha_2(x_1, x_2)$ tritt er also nicht auf. Für diese Stabilisierung wählen wir $\alpha_2(x_1, x_2)$ so, daß der in (5) unterstrichene Term resultiert in: $-K_1(x_2 - \alpha_1(x_1))$, $K_1 > 0$.

Damit gilt

$$f_2(x_1, x_2, \alpha_2(x_1, x_2)) = -K_1(x_2 - \alpha_1(x_1)) + \frac{\partial \alpha_1(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, x_2) - \frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} G_1(x_1, x_2 - \alpha_1(x_1)) \quad (6)$$

und für $x_3 = \alpha_2(x_1, x_2)$ ist $V_{a,1}(x_1, x_2)$ eine Lyapunov-Funktion des geschlossenen Regelkreises bzgl. System Σ_1 . Denn für $x_3 = \alpha_2(x_1, x_2)$ wird aus Gleichung (5) nunmehr

$$\dot{V}_{a,1}(x_1, x_2) = \frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, \alpha_1(x_1)) - K_1(x_2 - \alpha_1(x_1))^2 < 0 \quad \forall (x_1, x_2)^T \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}. \quad (7)$$

Die gesuchte Funktion $\alpha_2(x_1, x_2)$ bestimmt man aus (6) mit dem Satz über implizite Funktionen.

Genau wie beim Backstepping für Systeme in strict-feedback-form erweitern wir das System Σ_1 nun auf das System Σ_2 und wählen als Kandidaten für eine Lyapunov-Funktion

$$V_{a,2}(x_1, x_2, x_3) = V_{a,1}(x_1, x_2) + \frac{1}{2}(x_3 - \alpha_2(x_1, x_2))^2 \quad (8)$$

und verwenden im weiteren die Abkürzung $w_j = (x_1, \dots, x_j)$. Demnach schreiben wir (8) als

$$V_{a,2}(w_3) = V_{a,1}(w_2) + \frac{1}{2}(x_3 - \alpha_2(w_2))^2. \quad (9)$$

Die Ableitung entlang der Lösungstrajektorie von Σ_2 lautet dann

$$\dot{V}_{a,2}(w_3) = \dot{V}_{a,1}(w_2) + (x_3 - \alpha_2(w_2)) \left(f_3(w_4) - \frac{\partial \alpha_2(w_2)}{\partial w_2} \bar{f}_2(w_3) \right), \quad \bar{f}_2(w_3) = \begin{pmatrix} f_1(w_2) \\ f_2(w_3) \end{pmatrix}. \quad (10)$$

Der Ausdruck $\dot{V}_{a,1}(w_2)$ folgt aus Gleichung (5) unter Verwendung der eben bestimmten Funktion $\alpha_2(x_1, x_2)$. In (5) muß jedoch berücksichtigt werden, daß nun $x_3 \neq \alpha_2(x_1, x_2)$. Man erhält also

$$\dot{V}_{a,1}(w_2) = \frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, \alpha_1(x_1)) - K_1(x_2 - \alpha_1(x_1))^2 + \frac{V_{a,1}(w_1, x_2)}{\partial x_2} G_2(w_2, x_3 - \alpha_2(w_2))(x_3 - \alpha_2(w_2)) \quad (11)$$

Nun drücken wir noch $f_3(w_4)$ mit der Hilfsgröße aus dem Anhang des Beiblatts aus und erhalten:

$$\begin{aligned} \dot{V}_{a,2}(w_3) &= \underbrace{\frac{\partial V(x_1)}{\partial x_1} f_1(x_1, \alpha_1(x_1)) - K_1(x_2 - \alpha_1(x_1))^2}_{\leq 0} + \\ & (x_3 - \alpha_2(w_2)) \left(\frac{\partial V_{a,1}(w_1, x_2)}{\partial x_2} G_2(w_2, x_3 - \alpha_2(w_2)) + f_3(w_3, \alpha_3(w_3)) - \frac{\partial \alpha_2(w_2)}{\partial w_2} \bar{f}_2(w_3) \right) + \\ & \underbrace{(x_3 - \alpha_2(w_2)) G_3(w_3, x_4 - \alpha_3(w_3))(x_4 - \alpha_3(w_3))}_{\frac{\partial V_{a,2}(w_2, x_3)}{\partial x_3}} \end{aligned} \quad (12)$$

Der letzte Summand in (12) tritt nur auf, wenn $x_4 \neq \alpha_3(w_3)$. Bei der Stabilisierung des Systems Σ_2 mittels $x_4 = \alpha_3(w_3)$ tritt er also nicht auf. Für diese Stabilisierung wählen wir $\alpha_3(w_3)$ so, daß der in (12) unterstrichene Term resultiert in: $-K_2(x_3 - \alpha_2(w_2))$, $K_2 > 0$.

Auf diese Weise erhalten wir

$$f_3(w_3, \alpha_3(w_3)) = -K_2(x_3 - \alpha_2(w_2)) + \frac{\partial \alpha_2(w_2)}{\partial w_2} \bar{f}_2(w_3) - \frac{\partial V_{a,1}(x_1, x_2)}{\partial x_2} G_2(w_2, x_3 - \alpha_2(w_2)) \quad (13)$$

und um $\alpha_3(w_3)$ zu bestimmen wenden wir auf (13) den Satz über implizite Funktionen an, usw. Damit ergibt sich folgende Rekursion zur Bestimmung eines Reglers.

Rekursion: Bestimme die Ausdrücke $\alpha_j(w_j)$, $j=2, \dots, k$ mit dem Satz über implizite Funktionen bzgl.

$$\begin{aligned} f_j(w_j, \alpha_j(w_j)) &= \\ & -K_{j-1}(x_j - \alpha_{j-1}(w_{j-1})) + \frac{\partial \alpha_{j-1}(w_{j-1})}{\partial w_{j-1}} \bar{f}_{j-1}(w_j) - \frac{\partial V_{a,j-2}(w_{j-2}, x_{j-1})}{\partial x_{j-1}} G_{j-1}(w_{j-1}, x_j - \alpha_{j-1}(w_{j-1})), \end{aligned} \quad (14)$$

wobei

$$\bar{f}_{j-1}(w_j) = \begin{pmatrix} \bar{f}_{j-2}(w_{j-1}) \\ f_{j-1}(w_j) \end{pmatrix}, \quad V_{a,j-1}(w_j) = V_{a,j-2}(w_{j-1}) + \frac{1}{2}(x_j - \alpha_{j-1}(w_{j-1}))^2$$

mit Startwerten $\bar{f}_1(w_2) = f_1(w_2)$ und $V_{a,0} = V$.

Das Regelgesetz folgt am Ende der Rekursion zu: $u = \alpha_k(w_k) = \alpha_k(x_1, \dots, x_k)$.

Anhang: Motivation der Hilfsgröße beim verallgemeinerten und rekursiven Backstepping

Um die Stabilitätsaussage von einem vorherigen Rekursionsschritt verwenden zu können, kann man Ausdrücke der Form $f(x_1, x_2)$ in $f(x_1, \alpha(x_1))$ umformen. Dabei ist x_1 als vektorielle Größe, x_2 als skalare Größe aufzufassen. Definieren wir

$$g(\lambda) := f(x_1, (1 - \lambda)\alpha(x_1) + \lambda x_2)$$

mit skalarem Parameter λ , dann folgt:

$$f(x_1, x_2) - f(x_1, \alpha(x_1)) = g(1) - g(0) = \int_0^1 \frac{dg}{d\lambda} d\lambda = \int_0^1 \left. \frac{\partial f(x_1, v)}{\partial v} \right|_{v=(1-\lambda)\alpha(x_1)+\lambda x_2} d\lambda \quad (x_2 - \alpha(x_1)).$$

Wir haben also gezeigt, daß gilt:

$$f(x_1, x_2) - f(x_1, \alpha(x_1)) = G(x_1, x_2 - \alpha(x_1))(x_2 - \alpha(x_1)), \quad G(x_1, x_2) = \int_0^1 \left. \frac{\partial f(x_1, v)}{\partial v} \right|_{v=\alpha(x_1)+\lambda x_2} d\lambda. \quad (15)$$

Anwendung: Beim rekursiven Backstepping von Systemen in pure-feedback-form wendet man die Beziehung (15) auf Funktionen $f_i(x_1, \dots, x_i, x_{i+1})$ an. Mit $w_i = (x_1, \dots, x_i)$ erhält man somit

$$f_i(w_i, x_{i+1}) = f_i(w_i, \alpha_i(w_i)) + G_i(w_i, x_{i+1} - \alpha_i(w_i))(x_{i+1} - \alpha_i(w_i)) \quad (16)$$

mit

$$G_i(w_i, x_{i+1}) = \int_0^1 \left. \frac{\partial f_i(w_i, v)}{\partial v} \right|_{v=\alpha_i(w_i)+\lambda x_{i+1}} d\lambda. \quad (17)$$