

Autópályák forgalmának modellezése és irányítása állapottérben

Luspay Tamás, Varga István, Bokor József

`tluspay@sztaki.hu`

Rendszer és Irányításelméleti Laboratórium
Számítástechnikai és Automatizálási Kutató Intézet
Magyar Tudományos Akadémia

Állapottér elmélet

Diszkrét idejű dinamikus rendszerek leírása differencia egyenletrendszerrel:

- LTI: $x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) + Ww(k)$,
 $y(k) = Cx(k) + Du(k) + Vv(k)$
- LTV: $x(k+1) = A(k)x(k) + B(k)u(k) + W(k)w(k)$,
 $y(k) = C(k)x(k) + D(k)u(k) + V(k)v(k)$
- LPV: $x(k+1) = A(p(k))x(k) + B(p(k))u(k) + W(p(k))w(k)$,
 $y(k) = C(p(k))x(k) + D(p(k))u(k) + V(p(k))v(k)$
- NL: $x(k+1) = f(x(k), u(k), w(k))$, $y(k) = h(x(k), u(k), v(k))$

$u(k)$: bemenőjel

$x(k)$: a rendszer állapotai

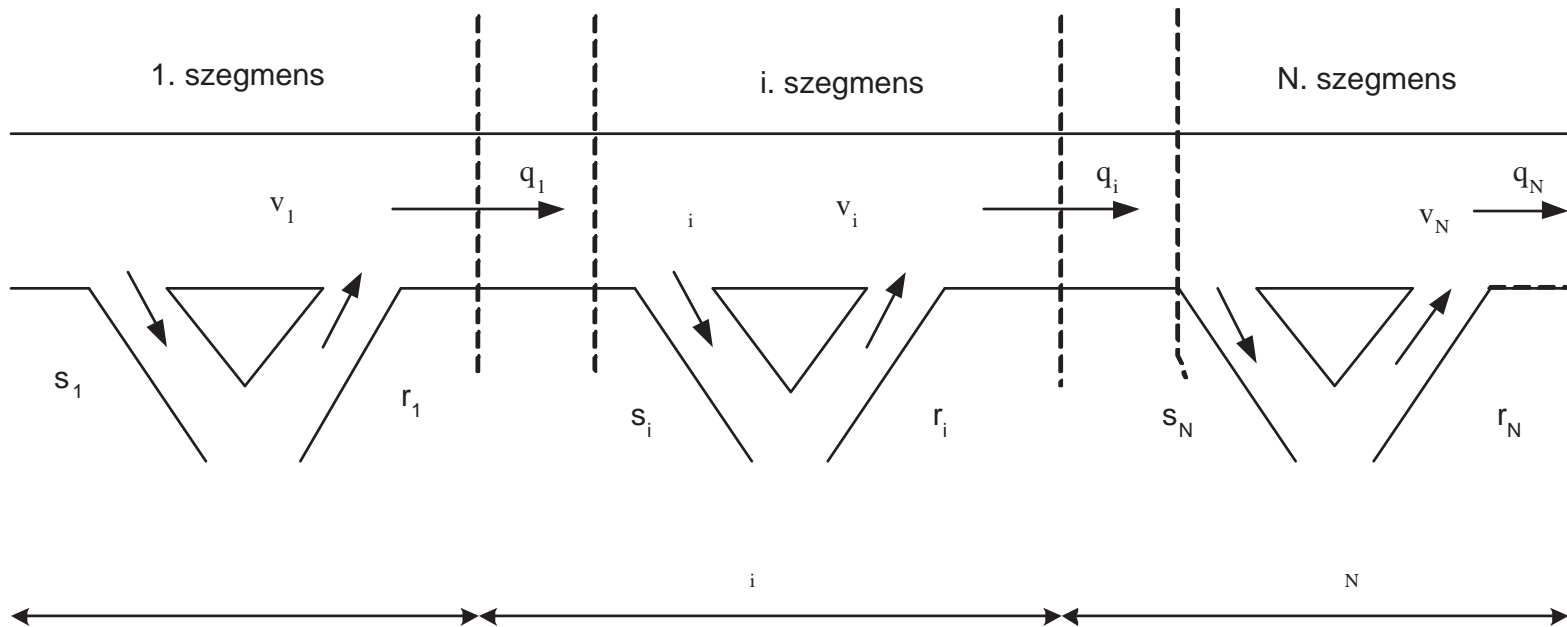
$y(k)$: kimenőjel

$w(k)$: állapotzaj

$v(k)$: szenzorzaj

$p(k)$: paraméter

Makroszkopikus forgalom modellezés I.



- térben diszkrétizált forgalmi változók: $\rho_i(k), v_i(k), q_i(k), r_i(k)$
- $\Delta_i \approx 500m$
- hosszabb szakaszok szegmensekből építhetők fel

Makroszkopikus forgalom modellezés II.

$$\rho_i(k+1) = \rho_i(k) + \frac{T}{\Delta_i n} [q_{i-1}(k) - q_i(k) + r_i(k) - s_i(k)]$$

$$s_i(k) = \beta_i(k) \cdot q_{i-1}(k)$$

$$v_i(k+1) = v_i(k) + \frac{T}{\tau} [V(\rho_i(k)) - v_i(k)] + \frac{T}{\Delta_i} v_i(k) [v_{i-1}(k) - v_i(k)]$$

$$- \frac{\nu T}{\tau \Delta_i} \frac{\rho_{i+1} - \rho_i(k)}{\rho_i(k) + \kappa} - \frac{\delta T}{\tau \Delta_i} \frac{r_i(k) v_i(k)}{\rho_i(k) + \kappa} + \xi_i^v(k)$$

$$V(\rho) = v_f \exp \left[-\frac{1}{a} \left(\frac{\rho}{\rho_{cr}} \right)^a \right]$$

$$q_i(k) = \rho_i(k) \cdot v_i(k) \cdot n + \xi_i^q(k)$$

$$l_i(k+1) = l_i(k) + q_i^m(k) - r_i(k) + \xi_i^l(k)$$

Makroszkopikus forgalom modell

- nemlineáris, diszkrétidejű, sztochasztikus állapotter modell
- a rendszer állapotai: ρ_i, v_i
- a rendszer bemenetei: r_i
- a rendszer kimenetei: ρ_N, v_N
- zajjal terhelt mérések: $v^m(k) = v(k) + \eta^v(k)$
- ismeretlen paraméterek: $\beta_i, \nu, v_f, \rho_{cr}, a, \tau$

Paraméter-identifikáció

Adott mérési sorozat $\hat{y}(k)$ felhasználásával a modell paramétereinek meghatározása. Matematikai megfogalmazás:

$$\min_p J(p) = \sum_{k=1}^K [y(k) - \hat{y}(k)]^T Q [y(k) - \hat{y}(k)]$$

M3-as autópálya méréseit felhasználva modell paraméterek offline behangolása.

Állapotbecslés

Az $x(k)$ állapotok nem mérhetőek, de a rendszer bemenet és kimenet ismeretében $\hat{x}(k)$ optimális becslés adható:

$$\begin{aligned}\mathcal{E} [x(k) - \hat{x}(k)] &= 0 \\ \mathcal{E} \left[(x(k) - \hat{x}(k)) (x(k) - \hat{x}(k))^T \right] &\longrightarrow \text{infimum}\end{aligned}$$

- Kitejesztett Kalman-szűrő algoritmus
- Autópálya alkalmazás: Automatikus Esemény Detektálás, sikeres szimulációs eredmények valós adatok felhasználásával
- Ismeretlen paraméterek online becslése

Forgalomirányítási feladatok

Lokális szabályozás: adott szegmens maximális átbecsátóképességének biztosítása felhajtás-szabályozással, ekvivalens feladat a fundamentális diagram alapján: ρ_{cr} jelkövetés.

$$J(x, u) = \sum_{i=0}^n (x(i) - x_s)^T Q (x(i) - x_s) + (u(i) - u_s)^T R (u(i) - u_s)$$

Megoldások: linearizált modell LQ (Párizs), nemlineáris irányítás (bonyolult, nem használt).

Globális szabályozás: teljes hálózatban töltött idő minimalizálása felhajtók és VMS táblák koordinált szabályozásával.

$$T_s = T \sum_{k=0}^K \left[N(0) + T \sum_{\kappa=0}^{k-1} d(\kappa) - T \sum_{\kappa=0}^{k-1} s(\kappa) \right]$$

Ekvivalens feladat: idővel súlyozott kihajtó forgalom maximálása.

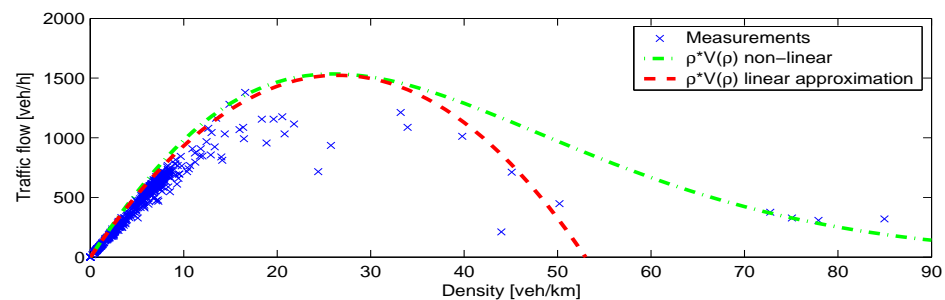
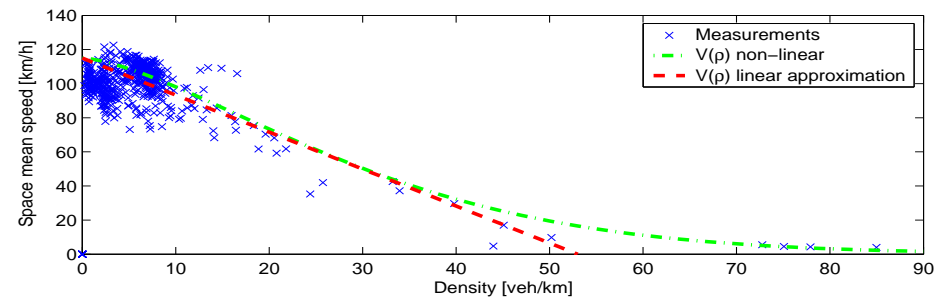
$$S = T^2 \sum_{k=0}^{K-1} (K - k) s(k)$$

qLPV forgalmi modell

Cél: nemlineáris modell LPV rendszerosztályba történő átírása, ezáltal az LTV/LPV rendszerekre kidolgozott eredmények alkalmazhatóak a nemlineáris dinamikájú forgalom irányítására.

● Lineáris approximáció:

$$V(\rho) = v_f \left[1 - \frac{\rho}{\rho_{jam}} \right], \quad \frac{1}{\rho_i(k) + \kappa} \Rightarrow \frac{1}{\rho_{cr} + \kappa}$$



qLPV forgalmi modell és tulajdonságai I.

Lokális irányításból kiindulva:

$$\bullet \quad p_i = v_i$$

Affin paraméter függő qLPV modell ($p \in \mathbb{R}^3$):

$$x(k+1) = A(p(k))x(k) + B(p(k))u(k) + W(p(k))w(k)$$

$$A(p(k)) = A_0 + p_1(k)A_1 + p_2(k)A_2 + p_3(k)A_3$$

$$B(p(k)) = B_0 + p_1(k)B_1 + p_2(k)B_2 + p_3(k)B_3$$

Modell analízis: kvadratikus stabilizálhatóság, létezik-e $K(p(k))$, hogy:

$$u(k) = -K(p(k))x(k)$$

állapotvisszacsatolással a rendszert irányítani tudjuk, minden paraméter érték esetére.

qLPV forgalmi modell és tulajdonságai II.

A disszipatív és konvexitási feltételek a következő Lineáris Matrix Egyenlőtlenségekre (*LMI*) vezetnek:

$$\begin{bmatrix} G^T + G - Q & G^T A(p(k))^T + Y(p(k))^T B(p(k))^T \\ A(p(k))G + B(p(k))Y(p(k)) & Q \end{bmatrix} \preceq 0$$

minden $p \in \Delta_0$

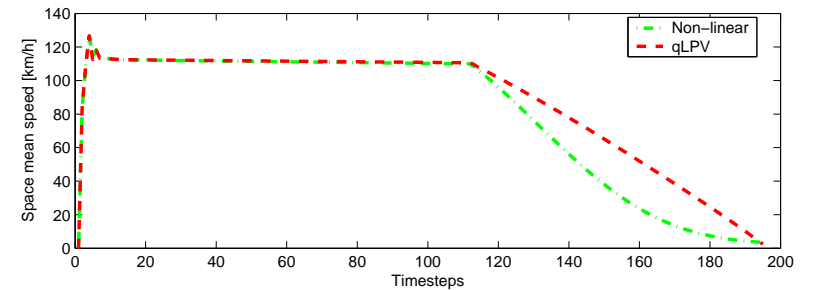
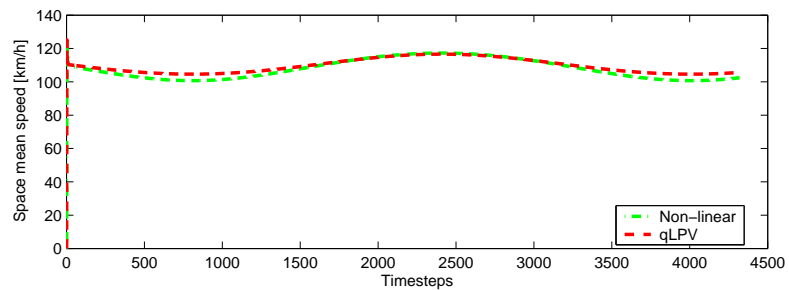
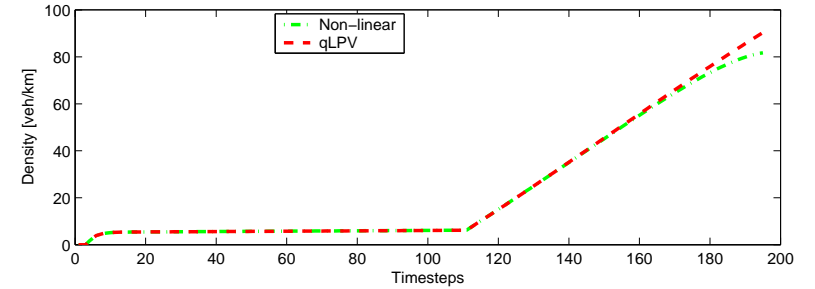
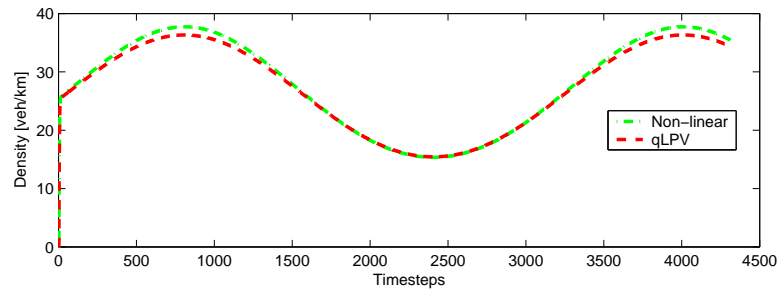
$$P = P' \preceq 0$$

$$\begin{bmatrix} 0 & Y_2^T B_2^T \\ B_2 Y_2 & 0 \end{bmatrix} \preceq 0$$

qLPV forgalmi modell és tulajdonságai III.

- az affin paraméterfüggő struktúra elegendővé teszi véges számú LMI ellenőrzését, ha a feltételek a sarokpontokon teljesülnek akkor a konvexitás miatt a paramétertartomány minden pontján teljesülnek
- valós mérési adatokból meghatározható a paraméter (sebesség) maximális és minimális értéke
- Az utolsó indefinit feltétel miatt azonban a konvexitást a paraméterszorzatok által meghatározott sarokpontokon végzett ellenőrzéssel biztosítjuk
- a felírt qLPV modell kvadratikusán stabilizálható és detektálható, vagyis: tervezhetünk állapotmegfigyelőt és felhajtásszabályozót, ami minden sebességérték mellett optimálisan becsli illetve szabályozza a rendszer állapotait

Példa I.: Összehasonlítás



Normál forgalom és baleset esetén is megfelelő szimulációs eredmények (elhanyagolt dinamika).

Példa II.: LQ felhajtó irányítás

A referenciajel követés érdekében centrált forgalmi változók bevezetése után, lineáris célfüggvény minimalizálás a Riccati egyenlőtlenség korlátozó feltételei mellett.

$$\begin{bmatrix} -P + Q(p(k)) + A(p(k))^T P A(p(k)) & A(p(k))^T P B(p(k)) \\ \left(A(p(k))^T P B(p(k)) \right)^T & B(p(k))^T P B(p(k)) + R(p(k)) \end{bmatrix} \preceq 0$$

$$\begin{bmatrix} A_i^T P A_i & A_i^T P B_i \\ (A_i^T P B_i)^T & B_i^T P B_i \end{bmatrix} \preceq 0$$

$$\inf_P \text{trace} [(Q + P) V]$$

Összefoglalás és további kutatás

- autópálya modellezés nemlineáris állapotegyenletekkel
- modern rendszer és irányításelmélettel a hagyományos forgalomirányítási feladatok mellett új problémák is megoldhatóak (AID)
- LPV alapú forgalmi modellel a nem-lineáris rendszerek irányítása átláthatóbb
- elhanyagolt dinamika vizsgálata
- Robusztus irányítások tervezése: indukált \mathcal{L}_2 irányítás
- Prediktív irányítások tervezése: MPC
- gyakorlati alkalmazás: Tettamanti Tamás