

5. 連続時間システムの最適制御 (変分法)

5.1. 基本的な問題設定と停留条件.

制御対象

$$\dot{x}(t) = f(x(t), u(t), t) \quad (5.1)$$

$$\begin{cases} x(t) \in \mathbb{R}^n & : \text{状態ベクトル} \\ u(t) \in \mathbb{R}^m & : \text{制御入力ベクトル} \end{cases}$$

問題設定

$$\text{given } \begin{cases} t_0 : \text{初期時刻} \\ t_f (> t_0) : \text{終端時刻} \\ x(t_0) = x_0 : \text{初期状態} \end{cases} \quad + \text{状態方程式 (等式制約)}$$

評価関数

$$J = \phi(x(t_f)) + \int_{t_0}^{t_f} L(x(t), u(t), t) dt \quad (5.2)$$

$[t_0, t_f]$: 評価区間

$L(x(t), u(t), t)$: ステージコスト

$\phi(x(t_f))$: 終端コスト / 終端ペナルティ

$$(5.2) \text{ を最小化する問題 : } \begin{aligned} \phi = 0 & : \text{ボルガ問題} \\ L = 0 & : \text{ラグラニジ問題} \\ & : \text{マイヤー問題} \end{aligned}$$

問題を与えるとそれに対して実数値が決まる予想

Remark

ここで考える最適制御問題は、 J : 関数 $x(t)$ と $u(t)$ の汎関数 である評価関数

を等式制約である状態方程式のもとで最小化する 変分問題.

④ 停留条件の導出 (オイラー・ラグラニジ方程式の導出)

等式制約

$$f(x, u, t) - \dot{x} = 0$$

に対応する Lagrange 乗数ベクトルを $\lambda(x) \in \mathbb{R}^n$ とする.

各 t に対して値が決まる

制約条件のもとで停留条件を求めるための汎関数 \bar{J} を構成.

$$\bar{J} = \phi(x(t_f)) + \int_{t_0}^{t_f} \left\{ L(x, u, t) + \lambda^T (f - \dot{x}) \right\} dt \quad (5.3)$$

!!
H

Remark

最適制御問題で、状態方程式に対応するラグラニジ乗数 λ は 随伴状態 / 共状態 と呼ばれる.

ここで、スカラー関数 H を

$$\left(\frac{\partial H}{\partial \lambda}\right)^T = \frac{\partial}{\partial \lambda}(f^T \lambda) = f$$

$$H(x, u, \lambda, t) := L(x, u, t) + \lambda^T f(x, u, t)$$

で定義, (9.3) の \bar{J} は

$$\bar{J} = \phi(x(t_f)) + \int_{t_0}^{t_f} \left(\underbrace{H(x, u, \lambda, t)}_{\substack{\text{これは全て } t \text{ の関数} \\ \text{ } x \text{ が } \lambda \text{ と } t \text{ の関数}}} - \underbrace{\lambda^T \dot{x}}_{\substack{\text{ } \dot{x} \text{ が } \lambda \text{ の関数}}} \right) dt$$

H を最適制御問題の **ハミルトニアン** という。

以下, \bar{J} の変分計算を実行する。

\bar{J} の変分

$$\delta \bar{J} = \underbrace{\frac{\partial \phi(x(t_f))}{\partial x}}_{\text{連鎖律から}} \delta(x(t_f)) + \int_{t_0}^{t_f} \left(\frac{\partial H}{\partial x} \delta x + \frac{\partial H}{\partial u} \delta u - \lambda^T \delta \dot{x} \right) dt$$

$$= \frac{\partial \phi(x(t_f))}{\partial x} \delta(x(t_f)) - \left[\lambda^T \delta x \right]_{t_0}^{t_f} + \int_{t_0}^{t_f} \left(\frac{\partial H}{\partial x} \delta x + \frac{\partial H}{\partial u} \delta u + \dot{\lambda}^T \delta x \right) dt$$

↑ 部分積分

$$\int_{t_0}^{t_f} \lambda^T(t) \delta \dot{x}(t) dt = \left[\lambda^T(t) \delta x(t) \right]_{t_0}^{t_f} - \int_{t_0}^{t_f} \dot{\lambda}^T(t) \delta x(t) dt$$

$$= \left[\underbrace{\frac{\partial \phi(x(t_f))}{\partial x}}_{\text{〃}} - \lambda^T(t_f) \right] \delta(x(t_f)) + \int_{t_0}^{t_f} \left\{ \underbrace{\left(\frac{\partial H}{\partial x} + \dot{\lambda}^T \right)}_{\text{〃}} \delta x + \underbrace{\frac{\partial H}{\partial u}}_{\text{〃}} \delta u \right\} dt$$

↑ $x(t_0) = x_0$ が固定。
 $\lambda^T(t_0) \delta x(t_0) = 0$

$\delta x(t_0) = 0$ を満たす任意の $\delta x(t)$ と任意の $\delta u(t)$ に対して,
 $\delta \bar{J} = 0$

⇐ すべての係数が 0.

⇨ 停留条件が得られる。

Th 5.1.

価値関数 (5.2) を最小にする最適制御 $u(t)$ ($t_0 \leq t \leq t_f$) が存在するとし、対応する最適軌道を $x(t)$ とする。

\leadsto $n+2$ 元ベクトル値関数 $\lambda(t)$ が存在し、2点境界条件が成り立つ、

$$\dot{x} = f(x, u, t), \quad x(t_0) = x_0. \quad (5.4)$$

ここで λ の役割は (最適制御の制約条件)

$$\dot{\lambda} = - \left(\frac{\partial H}{\partial x} \right) (x, u, \lambda, t), \quad \lambda(t_f) = \left(\frac{\partial \phi}{\partial x} \right) (x(t_f)) \quad (5.5)$$

λ に対する条件 (λ の ODE)

$$\frac{\partial H}{\partial u} (x, u, \lambda, t) = 0 \quad H \text{ に依存する条件} \quad (5.6)$$

Remark

• (5.4) - (5.6) を オイラ-ラグランジュ方程式という。

• (5.5) を 共変方程式という。

• 1-ミルトン-ロート関数の定義より、状態方程式は、

正準方程式と呼ばれる

$$\dot{x} = \left(\frac{\partial H}{\partial \lambda} \right)^T (x, u, \lambda, t)$$

と表せる。

\leadsto 解析力学における 1-ミルトン-ロートの正準方程式と同じ形。

④ オイラ-ラグランジュ方程式による未知量の決定

(5.6) は、各時刻 t において入力 u と同じ次元の方程式

$\leadsto u(t)$ について解くことができれば、 $x(t)$, $\lambda(t)$ から $u(t)$ が決まる。

\leadsto (5.4): 状態方程式, (5.5): 共変方程式
から入力 $u(t)$ を見出し、 $x(t)$ と $\lambda(t)$ の連立方程式とみなす。

• 未知関数 $x(t)$, $\lambda(t)$ の次元と同じ次元の境界条件

• $x(t)$: 初期値 $x(t_0)$

• $\lambda(t)$: 終端値 $\lambda(t_f)$

\leadsto 2点境界値問題

Remark

• 多くの場合、非線形微分方程式の解析解は得られない。
 \leadsto 初期条件を未知 1-ミルトン-ロート関数の終端条件が成り立つための条件を要求することはできない。

• 非線形微分方程式の初期値問題を解くため、仮に解法は多くあるが、2点境界値問題では初期条件の一部が未知のため、そのまま使用できない。

\leadsto 最適制御問題の厳密解法は困難

例: LQ 制御
 制御対象: 線形
 評価関数: 2次形式 LQ 制御問題
 ~ 2点境界値問題が解ける.

制御対象

$$\dot{x} = A(t)x + B(t)u, \quad x(t_0) = x_0.$$

評価関数

$$J = \frac{1}{2} x^T(t_f) S_f x(t_f) + \int_{t_0}^{t_f} \frac{1}{2} (x^T Q(t) x + u^T R(t) u) dt$$

$S_f, Q(t), R(t)$: 重み行列. (一般性を失うことなく対称と仮定できる)

このとき, λ はコステート変数.

$$H(x, u, \lambda, t) = \frac{1}{2} (x^T Q(t) x + u^T R(t) u) + \lambda^T (A(t)x + B(t)u)$$

である,

$$\frac{\partial H}{\partial x} = x^T Q + \lambda^T A, \quad \frac{\partial H}{\partial u} = u^T R + \lambda^T B$$

より, オイラー-ラグランジュ方程式が以下のようになる,

$$\dot{x} = Ax + Bu, \quad x(t_0) = x_0 \quad (5.7)$$

$$\dot{\lambda} = -Qx - A^T \lambda, \quad \lambda(t_f) = S_f x(t_f) \quad (5.8)$$

$$u^T R + \lambda^T B = 0 \quad (5.9)$$

この方程式は以下の手順で解くことができる.

R が正則ならば, (5.9) を u について解いて,

$$u = -R^{-1} B^T \lambda \quad (5.10)$$

のように, u が λ で表せる. これを (5.7) に代入.

$$\dot{x} = Ax - BR^{-1}B^T \lambda, \quad x(t_0) = x_0.$$

よって, (5.8) と連立させて,

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\lambda} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & -BR^{-1}B^T \\ -Q & -A^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \lambda \end{bmatrix} \quad (5.11)$$

$$x(t_0) = x_0, \quad \lambda(t_f) = S_f x(t_f) \quad (5.12)$$

を得る. これは, $x(t)$ と $\lambda(t)$ のみの連立線形常微分方程式で, 2点境界値問題.

~ 楽観的な方法だが, (5.12) の終端条件を参考にして, $x(t)$ と $\lambda(t)$ の両方に線形な関係

$$\lambda(t) = S(t)x(t)$$

を仮定する.

$S(\lambda_f) = S_f$ と可及は終端条件を満たす。

→ $x(\lambda)$ と $\lambda(\lambda) = S(\lambda)x(\lambda)$ が (5.11) を満たすようにして $S(\lambda)$ を決めればよい。

(5.11) に代入。

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\lambda} + S\dot{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & -BR^{-1}B^T \\ -Q & -A^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \lambda \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} (A - BR^{-1}B^TS)x \\ (-Q - A^TS)x \end{bmatrix}$$

$$\therefore \dot{x} = (A - BR^{-1}B^TS)x$$

$$\begin{aligned} \therefore \dot{\lambda} + S\dot{x} &= (-Q - A^TS)x - S\dot{x} \\ &= (-Q - A^TS)x - S(A - BR^{-1}B^TS)x \\ &= (-A^TS - SA + SBR^{-1}B^TS - Q)x \end{aligned}$$

$$\text{よって, } \begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\lambda} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (A - BR^{-1}B^TS)x \\ (-A^TS - SA + SBR^{-1}B^TS - Q)x \end{bmatrix}$$

この式の下半分は。

$$\dot{\lambda} + A^TSx + SAx - SBR^{-1}B^TSx + Qx = 0, \quad S(\lambda_f) = S_f$$

をみたす $S(\lambda)$ により常に成り立つ。この微分方程式は、リッカチ微分方程式。
 $S(\lambda_f) = S_f$ から出発して、逆時間内で数値的に解く。

上半分は $x(\lambda)$ の常微分方程式、 $x(\lambda_0) = x_0$ を初期条件とする初期値問題として $x(\lambda)$ を定める。

このようにして定まる $x(\lambda)$ と $\lambda(\lambda) = S(\lambda)x(\lambda)$ が 2点境界値問題の解。
対応する制御入力 u は (5.10) で与えられる。
特に、 λ を Sx で置きかえると、

$$u = -R^{-1}B^TSx$$

のように状態フィードバック制御として表す。