

システム制御Ⅱ

第2学期 火 1, 2限 8:40-10:50
5号館 第16講義室

担当: 平田 健太郎

7/2

第3回 状態方程式の解/伝達関数との関係

講義日程（予定）

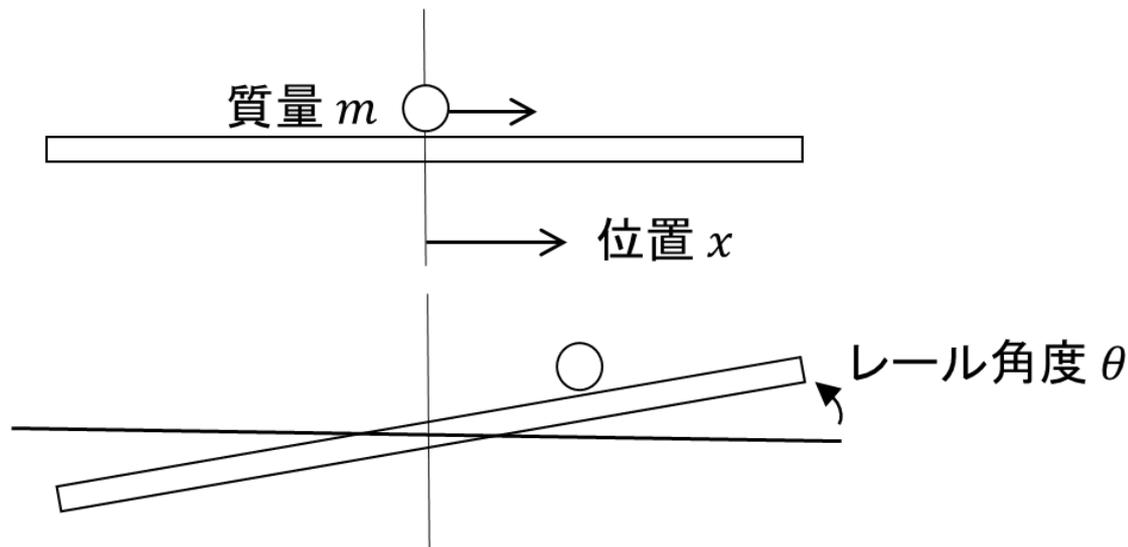
- 6/18 1回目 はじめに/古典制御の問題点
- 6/25 2回目 系のモデリングと状態方程式表現
- 7/2 3回目 状態方程式の解/伝達関数との関係
- 7/9 4回目 安定性と系の固有値, 安定判別法
- 7/16 5回目 可制御性
- 7/23 6回目 可観測性
- 7/30 7回目 レギュレータ/オブザーバ
- 8/6 8回目 まとめ/期末試験

評価: 出席, レポート提出状況, 試験結果などから総合的に判定

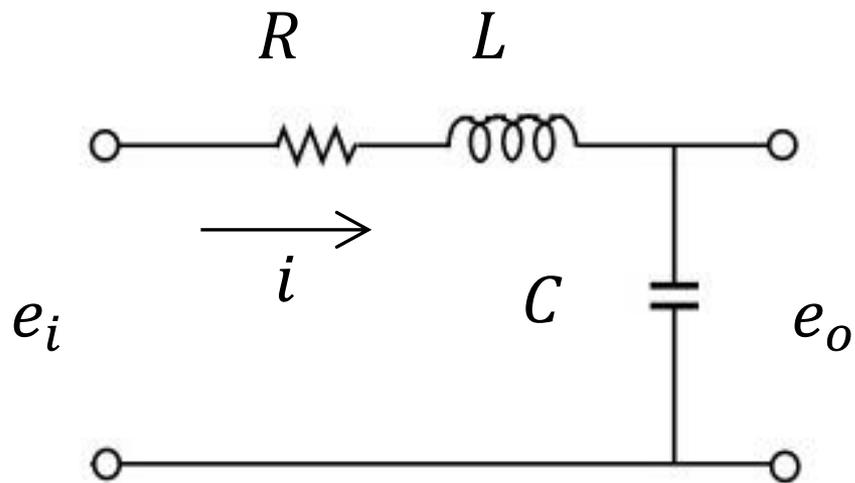
例題

1. 下図のような ball & beam のモデルを導出しよう. ボールの質量は m [kg], ビーム中心からの距離 x [m], 水平からのビームの傾斜角 θ [rad], 重力加速度 g [N/kg] とする. ボールとビーム間の摩擦は無視できるとし, ボールの径も無視して質点とみなす.

傾斜角 θ を微小として, 傾斜角 θ を入力 u , 距離 x を出力 y として状態空間表現を求めよ.



2. 下図のRLC回路を考える. ただし, e_i : 入力電圧 [V], i : 電流 [A], e_o : コンデンサの端子電圧 [V], R : 抵抗 [Ω], L : 自己インダクタンス [H], C : 静電容量 [F] とする. e_i を入力 u , e_o を出力 y とするとき, 系の状態空間表現を求めよ.





計算用ページ:

計算用ページ:

3. 状態方程式の解

スカラー系からの類推で考えてみる

$$\frac{d}{dt}x(t) = Ax(t) + Bu(t) \quad x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}^p$$

When $n = p = 1$


$$\frac{d}{dt}x(t) = ax(t) + bu(t) \quad x \in \mathbb{R}, u \in \mathbb{R}$$

入力項のある線形定係数常微分方程式

「微分方程式」の知識から解ける

$$\dot{x}(t) - ax(t) = bu(t) \quad x \in \mathbb{R}, u \in \mathbb{R}$$

➡ 「微分方程式」の知識:

まず斉次形 ($= 0$) の解を求める. ➡ 基本解

定数変化法から入力 $u(t)$ に対応する解を求める. ➡ 特殊解

演習問題1: 定数変化法で上の微分方程式を解け

一般解 = 基本解 + 特殊解 Why? (Linear)

計算用ページ: $\dot{x}(t) - ax(t) = bu(t)$

一般解 = 基本解 + 特殊解 Why? (Linear)

$$D(x(t)) := \frac{d^n}{dt^n} x(t) + a_1 \frac{d^{n-1}}{dt^{n-1}} x(t) + a_2 \frac{d^{n-2}}{dt^{n-2}} x(t) + \cdots + a_n x(t)$$

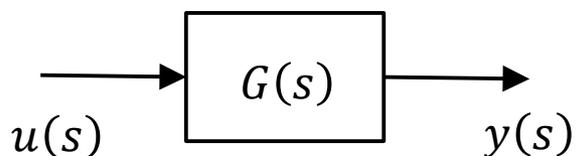
$$D(x_b(t)) = 0, \quad D(x_s(t)) = f(t)$$

関数(作用素) $D(\cdot)$ が線形であるので $x_g(t) = x_b(t) + x_s(t)$ に対して

$$D(x_g(t)) = D(x_b(t) + x_s(t)) = D(x_b(t)) + D(x_s(t)) = f(t)$$

ここでも「線形性」が重要な役割を果たしている

古典制御：伝達関数(初期値=0)の入出力関係

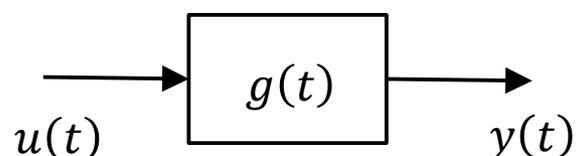


周波数領域(ラプラス変換後)

$$y(s) = G(s)u(s)$$

複素関数同士の(単純な)積

$$u(s) = \mathcal{L}[u(t)] \quad y(s) = \mathcal{L}[y(t)]$$



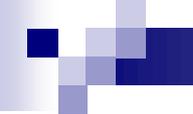
時間領域

$$y(t) = \int_0^t g(t - \tau)u(\tau) d\tau$$

合成積

$$G(s) = \mathcal{L}[g(t)]$$

$g(t)$: システムのインパルス応答


$$\dot{x}(t) - ax(t) = bu(t) \quad \rightarrow \quad x(t) = e^{at}x(0) + \int_0^t e^{a(t-\tau)}bu(\tau) d\tau$$

How to extend it to matrix case?

Extension of e^{at}

Matrix Exponential Function



多項式を行列の場合に拡張するのは比較的容易

$$f(s) = s^2 - (a + d)s + (ad - bc)$$

$$f(A) := A^2 - (a + d)A + (ad - bc)I, \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}, I: \text{単位行列}$$

ちなみに $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ のとき, $f(A) = 0$. これをケーリー・ハミルトンの定理という.

確かめよ.

計算用ページ:

$$\text{上の } f(s) \text{ は } f(s) = \begin{vmatrix} s-a & -b \\ -d & s-d \end{vmatrix} = |sI - A|,$$

すなわち行列 A の特性方程式である. 行列 A の固有値 λ は $f(\lambda) = 0$ を満たす.

$$\text{行列 } A \text{ が対角化できるとき } T^{-1}AT = \Lambda, \quad \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$
$$A = T\Lambda T^{-1} \quad \longrightarrow \quad A^k = (T\Lambda T^{-1})^k = T\Lambda^k T^{-1} \quad \Lambda^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n^k \end{bmatrix}$$

$$f(A) = a_0I + a_1A + a_2A^2 + \cdots + a_nA^n$$

$$= a_0TT^{-1} + a_1T\Lambda T^{-1} + a_2T\Lambda^2T^{-1} + \cdots + a_nT\Lambda^nT^{-1}$$

$$= T(a_0I + a_1\Lambda + \cdots + a_n\Lambda^n)T^{-1} = Tf(\Lambda)T^{-1}$$

【対角化(線形代数)】は重要!

$$f(A) = Tf(\Lambda)T^{-1} \quad \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$f(\Lambda) = a_0I + a_1\Lambda + \cdots + a_n\Lambda^n$$

$$= \begin{bmatrix} a_0 + a_1\lambda_1 + \cdots + a_n\lambda_1^n & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & * \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(\lambda_1) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & f(\lambda_n) \end{bmatrix} = 0.$$

$\therefore f(s) = |sI - A|$ に対して $f(A) = 0$.

(必ずしも対角化可能である必要はない)

ケーリー・ハミルトンの定理の証明（対角化可能と仮定しない一般の場合）

$p(\lambda) = |\lambda I - A|$ とし、行列 $\lambda I - A$ の余因子行列を $Q(\lambda)$ で表す。このとき

$$p(\lambda)I = Q(\lambda)(\lambda I - A)$$

が成り立つ。

$$p(\lambda) = \sum_{k=0}^n p_k \lambda^k, \quad Q(\lambda) = \sum_{k=0}^{n-1} Q_k \lambda^k$$

とおく。($Q(\lambda)$ の各成分は λ の $n - 1$ 次以下の多項式なので.)

$$\sum_{k=0}^n p_k \lambda^k I = \sum_{k=0}^{n-1} Q_k \lambda^k (\lambda I - A) = \sum_{k=0}^{n-1} (Q_k \lambda^{k+1} - Q_k A \lambda^k) = \sum_{k=1}^n Q_{k-1} \lambda^k - \sum_{k=0}^{n-1} Q_k A \lambda^k$$

$$\sum_{k=0}^n p_k \lambda^k I = \sum_{k=1}^n Q_{k-1} \lambda^k - \sum_{k=0}^{n-1} Q_k A \lambda^k$$

における λ のべき乗の係数比較から

$$p_0 I = -Q_0 A$$

$$p_k I = Q_{k-1} - Q_k A \quad (k = 1, \dots, n-1)$$

$$p_n I = Q_{n-1}$$

これより

$$\begin{aligned} p(A) &= \sum_{k=0}^n p_k A^k = -Q_0 A + \sum_{k=1}^{n-1} (Q_{k-1} - Q_k A) A^k + Q_{n-1} A^n \\ &= \sum_{k=1}^n Q_{k-1} A^k - \sum_{k=0}^{n-1} Q_k A^{k+1} = 0. \end{aligned}$$

□

実にスマート！



指数関数 e^{at} を多項式のように表すには？

どうすればよいか



指数関数 e^{at} を多項式のように表すには？

Taylor Series Expansion (テーラー級数展開)

$$f(s) = f(a) + \frac{1}{1!} f^{(1)}(a)(s - a) + \frac{1}{2!} f^{(2)}(a)(s - a)^2 + \dots$$

マクローリン展開 ($a = 0$)

$$f(s) = f(0) + \frac{1}{1!} f^{(1)}(0)s + \frac{1}{2!} f^{(2)}(0)s^2 + \dots$$

$$f(M) = f(0)I + \frac{1}{1!} f^{(1)}(0)M + \frac{1}{2!} f^{(2)}(0)M^2 + \dots$$

【テーラー展開(微分積分)】は重要！

指数関数の場合 ($f(s) = e^s$)

$$f^{(n)}(s) \Big|_{s=0} = e^s \Big|_{s=0} = 1$$

$$e^M := I + \frac{1}{1!}M + \frac{1}{2!}M^2 + \frac{1}{3!}M^3 + \frac{1}{4!}M^4 \dots$$

$$e^{At} := I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \frac{1}{3!}A^3t^3 + \frac{1}{4!}A^4t^4 \dots \quad \text{行列指数関数}$$

と定義するのが、順当そうである。

無限個の和(無限級数)なので、本当はこれが収束するか(意味を持つか)を調べる必要がある。(がここでは追求しない)

行列指数関数

$$e^{At} := I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \frac{1}{3!}A^3t^3 + \frac{1}{4!}A^4t^4 \dots$$

ある種の条件を満たす級数(絶対収束)は, 項別に微積分してよい.

➡ 行列指数関数もOK

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}e^{At} &= 0 + \frac{1}{1!}A + \frac{2}{2!}A^2t + \frac{3}{3!}A^3t^2 + \frac{4}{4!}A^4t^3 \dots \\ &= A + \frac{1}{1!}A^2t + \frac{1}{2!}A^3t^2 + \frac{1}{3!}A^4t^3 \dots \\ &= A \left(I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \frac{1}{3!}A^3t^3 \dots \right) = Ae^{At} \end{aligned}$$

$$\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$$

$\therefore x(t) = e^{At} x(0)$ は $\dot{x}(t) = Ax(t)$ を満たす.

➡ $\dot{x}(t) = Ax(t)$ の解は $x(t) = e^{At} x(0)$ で与えられる.

↑ 拡張

$\dot{x}(t) = ax(t)$ の解は $x(t) = e^{at} x(0)$ で与えられる.

$\dot{x}(t) - ax(t) = bu(t)$ の解は $x(t) = e^{at} x(0) + \int_0^t e^{a(t-\tau)} bu(\tau) d\tau$ で与えられる.

↓ 拡張

$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$ の解は...

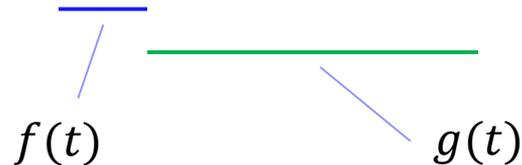
$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$ の解は

$$x(t) = e^{At}x(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)}Bu(\tau)dt$$

となりそうである. 確かめよ! (演習問題2)

(スカラーの場合と同様, 解の存在性・一意性からひとつ候補を見つけて正しいことを示せばよい.)

$x(t) = e^{At}x(0) + e^{At} \int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)dt$ と書くと分かりやすい. (積の微分)



行列指数関数 e^{At} の計算方法

- 定義式に従う

$$e^{At} = I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \frac{1}{3!}A^3t^3 + \frac{1}{4!}A^4t^4 \dots$$

- 対角化を利用する

➡ 手計算向きではない

- ラプラス変換を経由する

\mathcal{L}

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \quad \Rightarrow \quad sX(s) - x(0) = AX(s)$$

$$\Rightarrow \quad X(s) = (sI - A)^{-1}x(0)$$

$$x(t) = e^{At}x(0) \quad \text{であるから} \quad e^{At} = \mathcal{L}^{-1}[(sI - A)^{-1}]$$

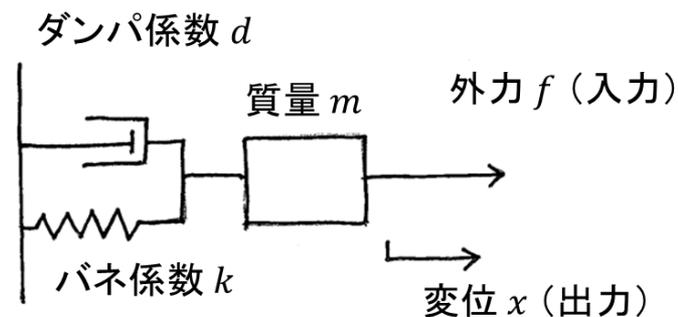
$(sI - A)^{-1}$ を (s の有理関数行列として) 計算し, 各要素を逆ラプラス変換する

例題:

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$$

$$\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x \\ \dot{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -k/m & -d/m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \dot{x} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1/m \end{bmatrix} f$$

$$m = 1, d = 3, k = 2 \rightarrow A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -k/m & -d/m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix}$$



$(sI - A)^{-1}$ を (s の有理関数行列として) 計算し, 各要素を逆ラプラス変換せよ.

計算用ページ:

$$e^{At} = \mathcal{L}^{-1}[(sI - A)^{-1}]$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix}$$

$(sI - A)^{-1}$ を計算し, 各要素を逆ラプラス変換して e^{At} を求めよ.

ヘビサイドの展開定理:

$$F(s) = \frac{N(s)}{D(s)} \quad D(s) = \prod_{i=1}^n (s - s_i) \quad s_i \neq s_j \quad (i \neq j) \text{ とする.}$$

$$f(t) = \mathcal{L}^{-1}[F(s)] = \sum_{i=1}^n \frac{N(s_i)}{D'(s_i)} e^{s_i t}$$

$$D'(s) = \sum_{j=1}^n \left(\prod_{k \neq j} (s - s_k) \right) \quad D'(s_i) = \prod_{k \neq i} (s_i - s_k)$$

$\sum_{j=1}^n$ 内で $j \neq i$ のとき $\prod_{k \neq j} (s_i - s_k)$ は零. なぜなら $(s_i - s_i)$ を因子に含むので.

$j = i$ のとき $\prod_{k \neq j} (s_i - s_k)$ は非零.

別解： 対角化を利用する

アウトライン

$$e^{At} = I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \frac{1}{3!}A^3t^3 + \frac{1}{4!}A^4t^4 \dots$$

$A = T\Lambda T^{-1}$ とできたならば

$$\begin{aligned} e^{At} &= I + \frac{1}{1!}At + \frac{1}{2!}A^2t^2 + \dots \\ &= T \left(I + \frac{1}{1!}\Lambda t + \frac{1}{2!}\Lambda^2 t^2 + \dots \right) T^{-1} = T \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix} T^{-1} \end{aligned}$$

対角行列のべき乗も対角行列

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix} \quad \Lambda^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n^k \end{bmatrix}$$

各対角要素は $e^{\lambda_k t}$ の
マクローリン展開になっている

計算用ページ:

$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix}$ の固有値, 固有ベクトルを求め, 対角化せよ.

その結果から e^{At} を求めよ.



計算用ページ:

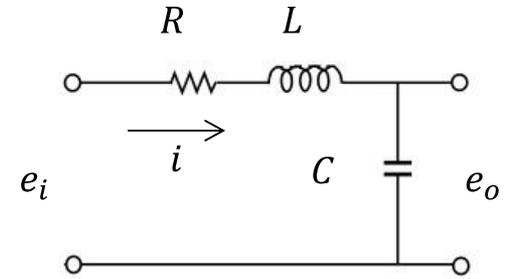
レポート課題:

RLC回路の状態空間表現

$$\dot{z} = \begin{bmatrix} \dot{z}_1 \\ \dot{z}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{1}{LC} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{L} \end{bmatrix} u =: Az + Bu$$

$$y = v_c = \frac{1}{C} z_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{C} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} =: \tilde{C}z$$

$R = L = C = 1$ とする.



状態ベクトルを $z = \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}$, $z_1 = \int i dt$, $z_2 = i$ と定めた.

➡ 状態の選び方は一意ではない. $z' := \begin{bmatrix} z_1' \\ z_2 \end{bmatrix}$, $z_1' := z_1 - z_2$ とすると

$$\frac{d}{dt} z' = \frac{d}{dt} \begin{bmatrix} z_1' \\ z_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \dot{z}_1 - \dot{z}_2 \\ \dot{z}_2 \end{bmatrix} = \dots$$

$$y = \frac{1}{C} z_1 = \dots$$

e^{At} を求めよ.