第1回 動的システム入門

平衡点と相軌道

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

自己紹介

■ 宇都宮大学准教授 栃木県の国立大学

- 機械システム工学科/機械知能工学専攻
- 担当授業:機械力学,機構学,ロボット力学

■研究分野

- マルチヒューマンダイナミクス (手押し相撲)
- ロボティクス (対戦・協調ロボットシステム)
- 複雑系工学 (カオス,非線形制御)



学習目標

■ 動的システム

- それが何か,短く説明できる.
- 運動方程式を 1 階化して, 状態方程式が作れる.

■ 平衡点と安定性

- 状態方程式から,平衡点を計算できる.
- 安定な平衡点と,不安定な平衡点を区別できる.

■時間応答と相軌道

■ それぞれの描き方が分かる.

動的システムとは?

■ 時間変動する要素のあつまり . (自然物,人工物)

ロボット, 化学反応

[動画再生]



状態変数

■ 状態変数 ፫秀 動的システムの状態を表す数ベクトル .

$$\boldsymbol{x}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\text{\tiny Ξis}}{\underset{\text{\tiny Ξis}}{\rightleftharpoons}} \boldsymbol{x}(t) = [x_i(t)]$$

■ その時間微分:

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \\ \vdots \\ \dot{x}_n(t) \end{bmatrix} \quad \stackrel{\text{Eff}}{\rightleftharpoons} \quad \dot{\boldsymbol{x}}(t) \equiv [\dot{x}_i(t)]$$

例題 状態量 $m{x}(t) = \begin{bmatrix} \cos 2t \\ \sin 2t \\ e^{-3t} \end{bmatrix}$ の時間微分 $\dot{m{x}}(t)$ を求めよ.

解答例

$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \begin{bmatrix} \cos 2t \\ \sin 2t \\ e^{-3t} \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} (\cos 2t) \\ (\sin 2t) \\ (e^{-3t}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2\sin 2t \\ 2\cos 2t \\ -3e^{-3t} \end{bmatrix}$$

状態方程式

定義

状態 $\boldsymbol{x}(t)$ を解とする方程式 $\boldsymbol{.}$ (1 階の微分方程式)

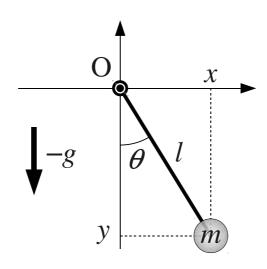
$$\dot{\boldsymbol{x}} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \vdots \\ \dot{x}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) \end{bmatrix} = \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x})$$

$$\stackrel{\triangleright}{\boldsymbol{x}} \quad \boldsymbol{x}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix}$$

線形と非線形

行列で書けるもの f(x) = Ax を線形,書けないものを非線形という.

単振り子 (動的システムの例)



$$\ddot{\theta} + c\dot{\theta} + k\sin\theta = 0$$
, $c = \gamma/(ml^2)$, $k = g/l$

2 階微分 $\ddot{\theta}$ があり、状態方程式と形が合わない!

単振り子の「1階化」

目標

2階1变数

$$\ddot{\theta} + c\dot{\theta} + k\sin\theta = 0$$



1階2変数

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2) \\ f_2(x_1, x_2) \end{bmatrix}$$

lacksquare $x_1 \equiv heta$, $x_2 \equiv \dot{ heta}$ とおく .

$$\dot{x}_1 = \dot{\theta} = x_2 \quad \therefore \dot{x}_1 = x_2$$

 $lacksymbol{\blacksquare}$ $\ddot{ heta}=(\dot{ heta})^{.}=\dot{x}_2$ を使うと,単振り子の運動方程式は,

$$\dot{x}_2 + c x_2 + k \sin x_1 = 0$$
 $\therefore \dot{x}_2 = -c x_2 - k \sin x_1$

単振り子の「状態方程式」

■ 得られた連立微分方程式:

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -c x_2 - k \sin x_1 \end{cases}$$

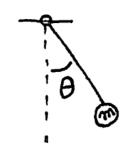
■ 単振り子の状態方程式:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2) \\ f_2(x_1, x_2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -c x_2 - k \sin x_1 \end{bmatrix}$$

■ 単振子の状態量:

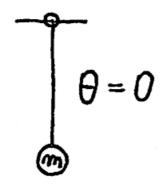
$$m{x} = egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} heta \ \dot{ heta} \end{bmatrix}$$

単振り子の「平衡点」



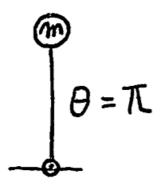
■ 平衡点 幸 そこに置くと静止する点

■ 安定平衡点



■ ずれても復元する.

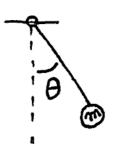
■ 不安定平衡点



■ ずれると復元しない.

単振り子には,安定,不安定の2つの平衡点がある.

平衡点の計算法



■ 平衡点 幸 そこに置くと 静止 する点

- 静止 ⇒ 速度 0 ∴ $\dot{\theta} = \dot{x}_1 = 0$
- 速度 0 を保つ \Longrightarrow 加速度 0 \therefore $\ddot{\theta} = \dot{x}_2 = 0$

平衡条件

状態変数の時間微分
$$\dot{\boldsymbol{x}}(t) = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \mathbf{0}$$

例題 単振り子
$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -c x_2 - k \sin x_1 \end{bmatrix}$$
 の平衡点を求めよ.

解答例

平衡条件
$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -cx_2 - k\sin x_1 \end{bmatrix}$$
 より,

平衡点は
$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \cdots, \begin{bmatrix} -2\pi \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -\pi \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \pi \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2\pi \\ 0 \end{bmatrix}, \cdots$$
//

実習 1.1 Code 1 を実行し,単振り子の安定平衡点と不安定平衡点を 観察せよ.

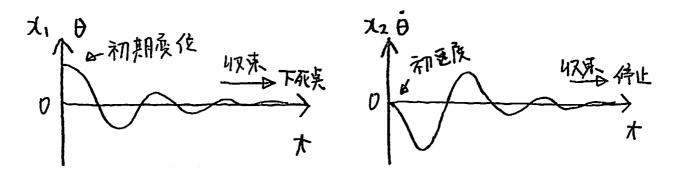
初期値 x0 を [0;0] の付近にすれば安定平衡点 (下死点) まわりの挙動が観察できる $[\pi;0]$ の付近にすれば不安定平衡点 (上死点)まわりの挙動となる .

動画

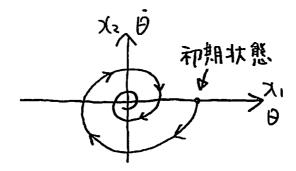
安定平衡点近くの運動 [再生] 不安定平衡点近くの運動 [再生]

動的システムのグラフ ― 時間応答と相軌道

■ 時間応答 ፫義 状態変数の各成分の時間波形



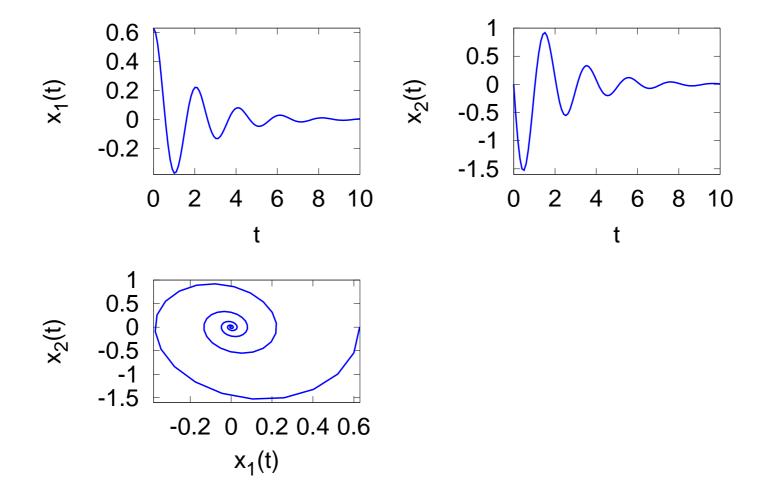
■ 相軌道 ፫素 状態変数の軌跡



実習 1.2 Code 1 の単振り子の運動について,角変位 $x_1(t)$ と角速度 $x_2(t)$ の時間応答と,相軌道 $x(t)=ig(x_1(t),x_2(t)ig)$ を観察せよ.

```
Code 1の for から endfor までを , subplot(2,2,1); plot(tt,xx(:,1)); xlabel("t"); ylabel("x_1(t)"); subplot(2,2,2); plot(tt,xx(:,2)); xlabel("t"); ylabel("x_2(t)"); subplot(2,2,3); plot(xx(:,1),xx(:,2)); xlabel("x_1(t)"); ylabel("x_2(t)"); に書き換えると , x_1(t) と x_2(t) の時間応答と , 相軌道 (x_1(t),x_2(t)) が観察できる .
```

実行例



第2回 動的システム入門

ベクトル場と線形化

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

学習目標

■ ベクトル場

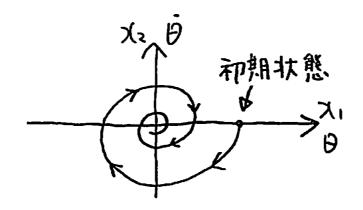
- 状態方程式のベクトル場が描ける.
- ベクトル場から相軌道を予測できる.
- ベクトル場から安定性を予測できる.

■線形化

- 状態方程式から,線形化方程式を導出できる.
- 線形化によって,ベクトル場がどう変るか説明できる.
- 線形化の限界を,ベクトル場で説明できる.

(相軌道と平衡点)

■単振り子の相軌道



- 渦巻の中心に,安定平衡点がある.
- 初期状態を変えると,別の渦巻が得られる.
- 見えない渦巻を全体視する作図法 🖒 ベクトル場!

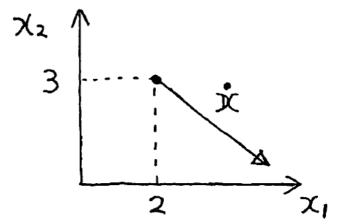
ベクトル場の描き方

1. 状態方程式を「速度の定義式」とみる.

$$\dot{m{x}} = egin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} \equiv egin{bmatrix} x_2 \\ -\sin x_1 - \frac{1}{2}x_2 \end{bmatrix}$$
 ($k = 1, c = 1/2$ کے ل

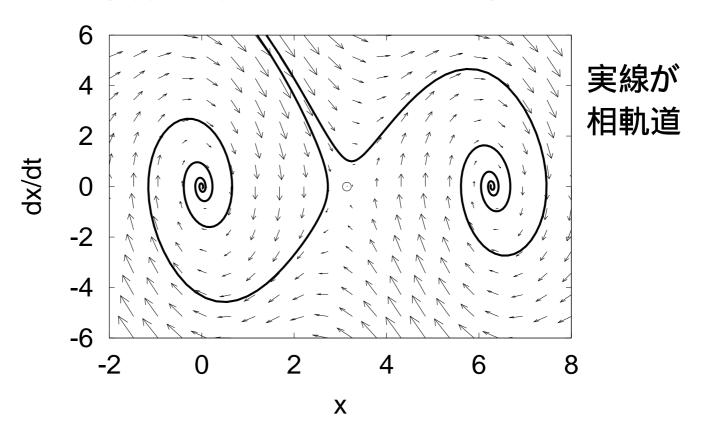
2. 位置 x = (2,3) を代入する.

$$\dot{\boldsymbol{x}} = \begin{bmatrix} 3 \\ -\sin 2 - \frac{3}{2} \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 3 \\ -2.41 \end{bmatrix}$$



3. 得られた矢印 \dot{x} を , 相空間のx=(2,3)の位置に描く .

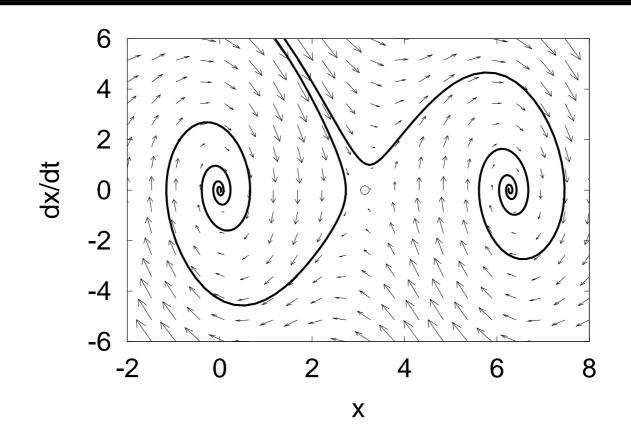
単振り子の「ベクトル場」



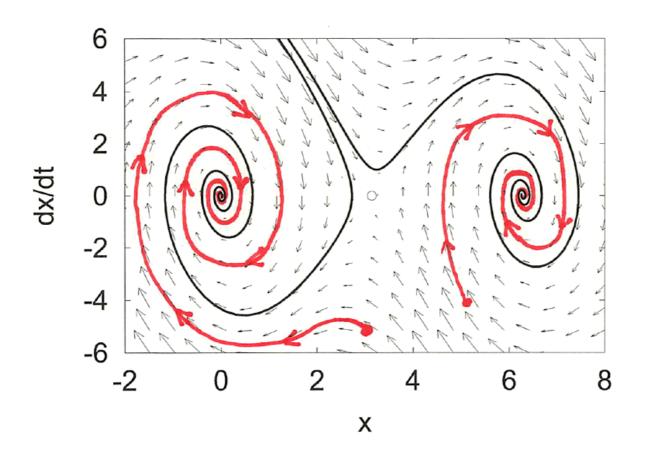
ベクトル場の特徴1

相軌道は,ベクトル場の矢印をたどるように動く.

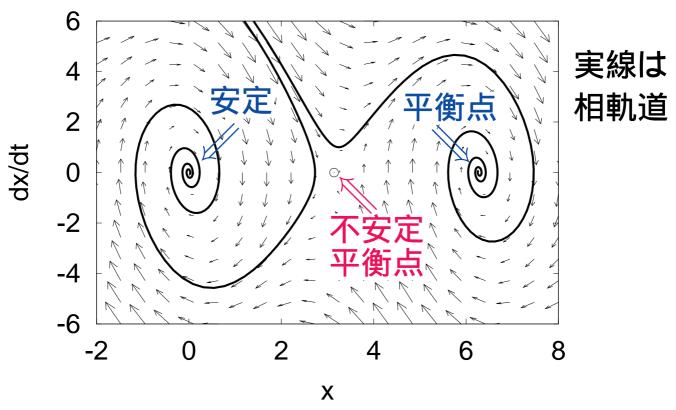
実習 2.1 ベクトル場の適当な場所にペン先を置き,矢印をたどりながら,そこを初期値とする相軌道を予想して描け.



解答例



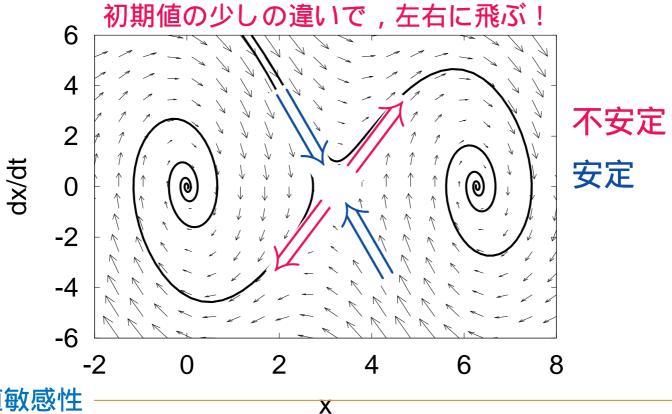
単振り子の「ベクトル場」



ベクトル場の特徴2

- 内向きの「流れ」の中心に,安定平衡点がある.
- 外向きの「流れ」の中心に,不安定平衡点がある.

初期値敏感性と鞍点



初期值敏感性

- 鞍点 ^{定義} 安定と不安定がクロスした平衡点のこと . (上死点)
- 鞍点があると「初期値敏感性」が起る.

線形化とは?

似せること!

非線形状態方程式

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2) \\ f_2(x_1, x_2) \end{bmatrix}$$



線形化方程式

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

- 線形化のメリット ⇔ 非線形のデメリット
 - $lacksymbol{\blacksquare}$ 平衡点の安定性 (渦巻,鞍点, etc) を,行列 $A = egin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ の固有 値から判別できる . (3~4章)
 - 制御理論 (安定性の改変技術) の構築が簡単になる . (5~6 章)
- 線形化のデメリット
 - 線形化は所詮「他人の空似」. 本人とは必ず食い違う.

単振り子の「線形化」— (0,0) まわり

よくある近似

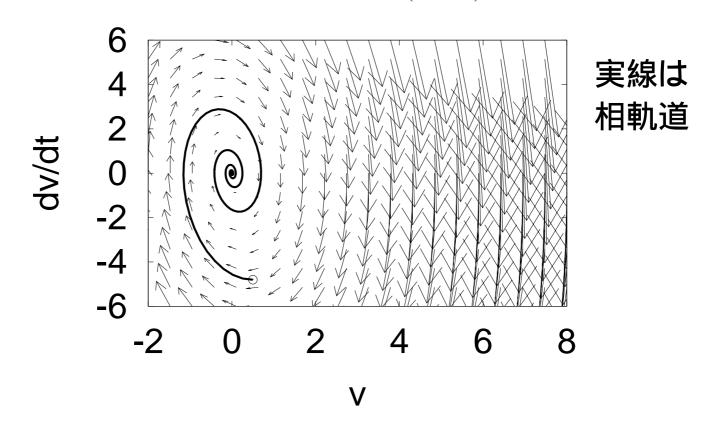
x が小さければ , $\sin x \approx x$.

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ -k \sin x_1 - c x_2 \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} x_2 \\ -k x_1 - c x_2 \end{bmatrix}$$

線形化了方程式

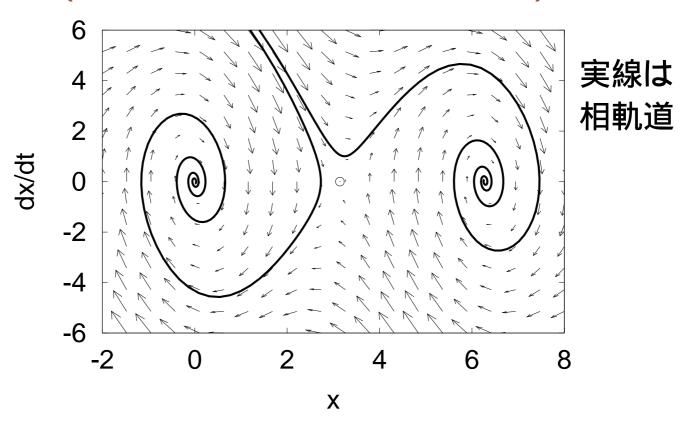
$$egin{bmatrix} \dot{v}_1 \\ \dot{v}_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0 & 1 \\ -k & -c \end{bmatrix} egin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$
 小さい x_i を v_i と書いた!

線形化ベクトル場 — (0,0) まわり



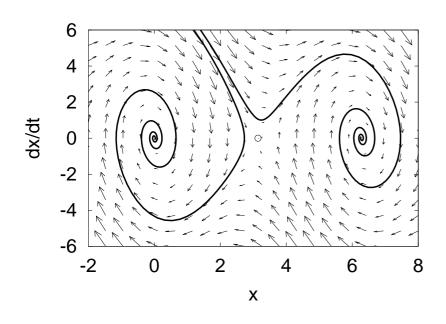
- 安定平衡点 (0,0) 近くでは , そっくり!
- 線形化の誤差: 中央部の「鞍点」と右の「渦巻」が消えた.

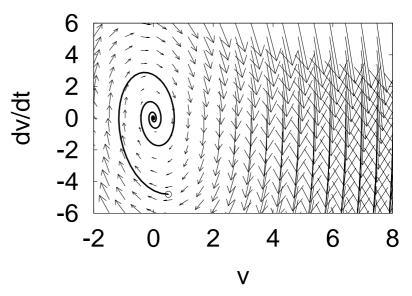
(単振リ子の「ベクトル場」)



線形化の限界

■ 線形化が信用できるのは,基準点の近くだけ!







別の基準点にバトンタッチ!

単振り子の「線形化」— $(\pi,0)$ まわり

原点の平行移動

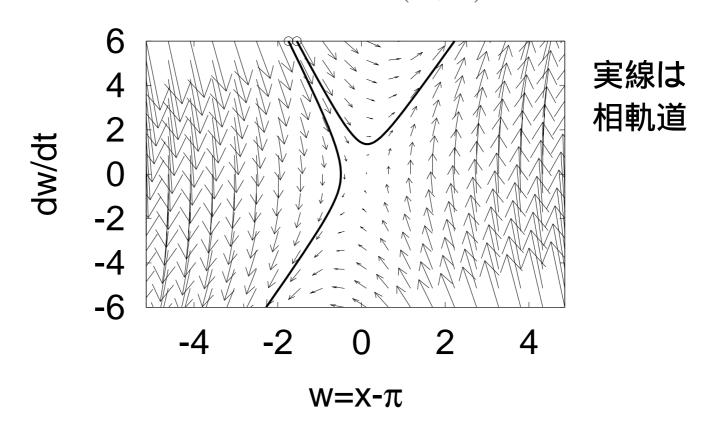
$$(\pi,0)$$
 を原点とする状態量 $x' \equiv x - \bar{x} = (x_1 - \pi, x_2)$.

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1' \\ \dot{x}_2' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2' \\ -k \sin(x_1' + \pi) - c x_2' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2' \\ +k \sin x_1' - c x_2' \end{bmatrix}$$

線形化了方程式

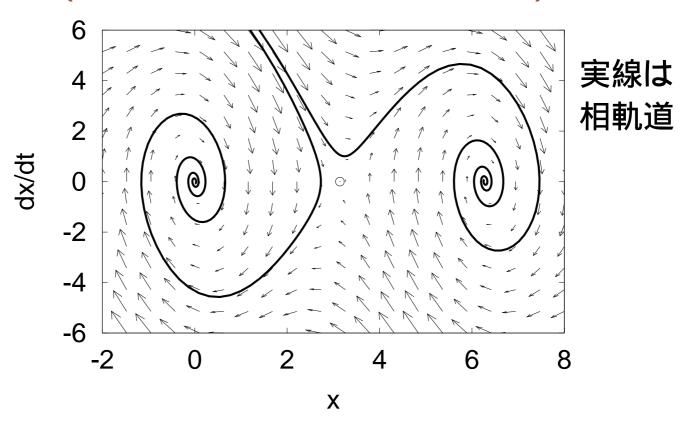
$$egin{bmatrix} \dot{w}_1 \\ \dot{w}_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0 & 1 \\ +k & -c \end{bmatrix} egin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix}$$
 小さい x_i' を w_i と書いた!

線形化ベクトル場 — $(\pi,0)$ まわり

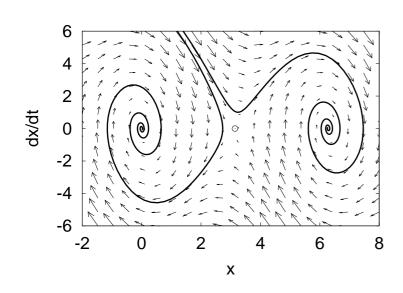


- \blacksquare 鞍点 $(\pi,0)$ 近くでは,そっくり!
- 線形化の誤差: 左右の「渦巻」が消えた.

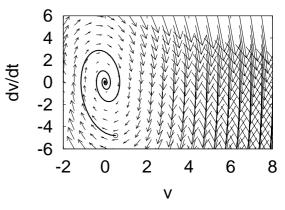
(単振リ子の「ベクトル場」)

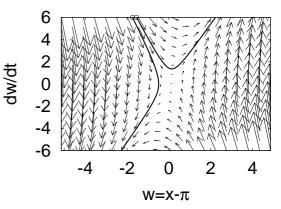


線形化のまとめ



線形化 🖒





線形化の教訓

- 線形化方程式は,平衡点の数だけ存在する.
- 線形化方程式は,対応する平衡点の近くでしか,信用できない.

第3回 動的システム入門

行列指数関数

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

学習目標

- lacksquare 線形の状態方程式 $\dot{x}=Ax$ の解を数式表現する .
 - 指数関数を作る.
 - 同じ方法で,行列指数関数を作る.
 - $lacksymbol{\blacksquare}$ 解 $oldsymbol{x}(t)$ を表示する. $lacksymbol{\Box}$ $oldsymbol{x}(t)=e^{At}oldsymbol{x}_0$
- $lacksymbol{\blacksquare}$ 相軌道を $oldsymbol{x}(t) = e^{At}oldsymbol{x}_0$ で描き,前回までと比較する.
- 推移行列を使って行列指数関数の値を求める.

初期值問題 (1次元)

定義

$$\dot{x} = ax$$
, $x(0) = c$ (定数)

₩法

ピカールの逐次近似法

次の公式に , 関数列 $x_n(t)$ を繰り返し代入する .

$$x_{n+1}(t) = c + \int_0^t ax_n(\tau)d\tau \quad (n = 0, 1, 2, \cdots)$$

得られた関数列 $x_0(t), x_1(t), x_2(t), \cdots$ の極限が解 x(t) となる.

逐次近似法の計算例 (1次元)

- $z_0 = c$ (定数関数) を初項とする.

実習 3.1 $x_4(t)$ を求めよ.

無限級数解(1次元)

極限 $\bigcirc n \to \infty$

無限級数解 (1 次元)

$$x_{\infty}(t) = \left(1 + at + \frac{(at)^2}{2!} + \frac{(at)^3}{3!} + \frac{(at)^4}{4!} + \cdots\right)c$$

■ 初期値の検算:

$$x_{\infty}(0) = \left(1 + a0 + \frac{(a0)^2}{2!} + \frac{(a0)^3}{3!} + \frac{(a0)^4}{4!} + \cdots\right)c = c /\!\!/$$

■ 解であることの検算:

$$\dot{x}_{\infty}(t) = \left(0 + a + a^2t + a\frac{a^3t^2}{2!} + \frac{a^4t^3}{3!} + \frac{a^5t^4}{4!} + \cdots\right)c$$

$$= a \underbrace{\left(1 + at + \frac{(at)^2}{2!} + \frac{(at)^3}{3!} + \frac{(at)^4}{4!} + \cdots\right)c}_{$$
終りが無いから $x_{\infty}(t)$ と区別できない

 \therefore 無限級数 $x_{\infty}(t)$ は初期値問題 $\dot{x}=ax,\;x(0)=c$ の解!

指数関数の導入と活用

無限級数解

$$x_{\infty}(t) = \left(1 + \frac{at}{at} + \frac{(at)^2}{2!} + \frac{(at)^3}{3!} + \frac{(at)^4}{4!} + \cdots\right)c$$

級数部分を 🖓 抜き出す

指数関数の定義

$$e^{x} \equiv 1 + x + \frac{x^{2}}{2!} + \frac{x^{3}}{3!} + \frac{x^{4}}{4!} + \cdots$$

→ 解の表示

1 次元状態方程式の解

初期値問題 $\dot{x}=ax,\;x(0)=c$ の解は $x(t)=e^{at}c$ と書ける.

ベクトルの積分

定義 (全成分を同じ積分にさらすこと)

$$\int \boldsymbol{x}(\tau)d\tau \equiv \begin{bmatrix} \int x_1(\tau)d\tau \\ \vdots \\ \int x_n(\tau)d\tau \end{bmatrix} \quad \stackrel{\text{\tiny {\rm E}M}}{\rightleftharpoons} \quad \int [x_i(\tau)]d\tau \equiv \left[\int x_i(\tau)d\tau \right]$$

例題 ベクトル
$$m{x}(t) = \begin{bmatrix} t^2 \\ e^t \end{bmatrix}$$
 の積分 $\int_0^t m{x}(au) d au$ を求めよ.

解答例

$$\int_0^t \boldsymbol{x}(\tau)d\tau = \int_0^t \begin{bmatrix} \tau^2 \\ e^{\tau} \end{bmatrix} d\tau \equiv \begin{bmatrix} \int_0^t \tau^2 d\tau \\ \int_0^t e^{\tau} d\tau \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t^3/3 \\ e^t - 1 \end{bmatrix} /\!\!/$$

初期值問題 (n 次元)

定義

$$\dot{x} = Ax$$
, $x(0) = c$ (定ベクトル)

√解法

ピカールの逐次近似法

次の公式に,ベクトル値関数列 $x_n(t)$ を繰り返し代入する.

$$x_{n+1}(t) = c + \int_0^t Ax_n(\tau)d\tau \quad (n = 0, 1, 2, \cdots)$$

得られた関数列 $\boldsymbol{x}_0(t), \boldsymbol{x}_1(t), \boldsymbol{x}_2(t), \cdots$ の極限が解 $\boldsymbol{x}(t)$ となる.

逐次近似法の計算例 (n 次元)

 $z_0 = c$ (定ベクトル値関数) を初項とする.

$$\mathbf{z}_1(t) = \mathbf{c} + \int_0^t A \mathbf{c} \, d\tau = \mathbf{c} + t A \mathbf{c}$$

$$\mathbf{z}_2(t) = \mathbf{c} + \int_0^t A(\mathbf{c} + \tau A \mathbf{c}) d\tau = \mathbf{c} + tA \mathbf{c} + \frac{t^2}{2} A^2 \mathbf{c}$$

$$\mathbf{z}_3(t) = \mathbf{c} + \int_0^t a \left(\mathbf{c} + \tau A \mathbf{c} + \frac{\tau^2}{2} A^2 \mathbf{c} \right) d\tau = \mathbf{c} + t A \mathbf{c} + \frac{t^2}{2} A^2 \mathbf{c} + \frac{t^3}{3 \cdot 2} A^3 \mathbf{c}$$

実習 $\mathbf{3.2}$ $x_4(t)$ を求めよ.

無限級数解 (n 次元)

$$oldsymbol{x}_4(t) = \left(oldsymbol{E} + tA + rac{(tA)^2}{2!} + rac{(tA)^3}{3!} + rac{(tA)^4}{4!}
ight) oldsymbol{c}$$
 ($oldsymbol{E}$ は単位行列) //

極限
$$\sqrt{n} \rightarrow \infty$$

無限級数解 (n 次元)

$$\mathbf{x}_{\infty}(t) = \left(E + (tA) + \frac{(tA)^2}{2!} + \frac{(tA)^3}{3!} + \frac{(tA)^4}{4!} + \cdots\right)\mathbf{c}$$

■ 初期値の検算:

$$\mathbf{x}_{\infty}(0) = \left(E + 0A + \frac{(0A)^2}{2!} + \frac{(0A)^3}{3!} + \frac{(0A)^4}{4!} + \cdots\right)\mathbf{c} = \mathbf{c}/\!\!/$$

■ 解であることの検算:

$$\dot{m{x}}_{\infty}(t) = \left(O + A + tA^2 + \frac{t^2A^3}{2!} + \frac{t^3A^4}{3!} + \frac{t^4A^5}{4!} + \cdots \right)m{c}$$

$$= A \ \underbrace{\left(E + tA + \frac{(tA)^2}{2!} + \frac{(tA)^3}{3!} + \frac{(tA)^4}{4!} + \cdots \right)m{c}}_{\mbox{\em 8Dが無いから } m{x}_{\infty}(t) \mbox{\em EDが無いから } m{x}_{\infty}(t) \mbox{\em EDが無いから } m{x}_{\infty}(t) \mbox{\em EDがきない}$$

 \therefore 無限級数 $oldsymbol{x}_{\infty}(t)$ は初期値問題 $\dot{oldsymbol{x}} = Aoldsymbol{x}, \, oldsymbol{x}(0) = oldsymbol{c}$ の解!

行列指数関数の導入と活用

無限級数解 (n 次元)

$$x_{\infty}(t) = \left(E + tA + \frac{(tA)^2}{2!} + \frac{(tA)^3}{3!} + \frac{(tA)^4}{4!} + \cdots\right)c$$

級数部分を 🖓 抜き出す

行列指数関数の定義

$$e^{X} \equiv E + X + \frac{X^{2}}{2!} + \frac{X^{3}}{3!} + \frac{X^{4}}{4!} + \cdots$$
 (X は行列)

解の表示 \bigcirc 制御工学の表記: $At \equiv tA$

n 次元状態方程式の解

初期値問題 $\dot{\boldsymbol{x}} = A\boldsymbol{x}, \ \boldsymbol{x}(0) = \boldsymbol{c}$ の解は $\boldsymbol{x}(t) = e^{At}\boldsymbol{c}$ と書ける.

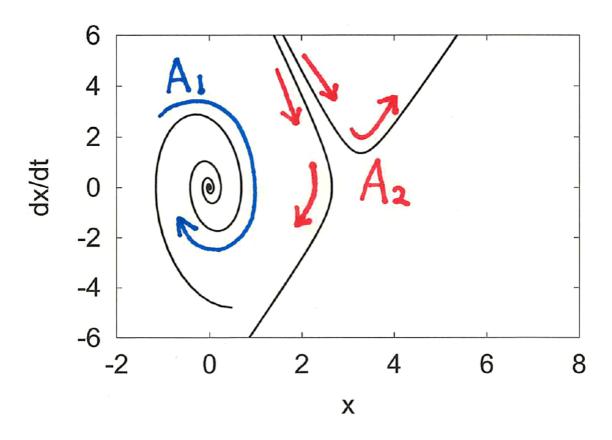
実習 3.3 状態方程式 $\dot{x}=Ax$ の軌道 $x(t)=e^{At}x(0)$ を , 次の行列について求めよ .

$$A_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -9.8 & -1 \end{bmatrix}, \quad A_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 9.8 & -1 \end{bmatrix}$$

初期値を前回の線形化ベクトル場と合せると,同じ軌道が得られる.

解答例

Code 5 を実行すると,前回の線形化ベクトル場と同じ軌道が得られる.



推移行列

■ 時間原点のシフト:

$$\boldsymbol{x}(t) = e^{At}\boldsymbol{x}(0) = e^{A(t-t_0+t_0)}\boldsymbol{x}(0) = e^{A(t-t_0)}e^{At_0}\boldsymbol{x}(0)$$
$$= \underbrace{e^{A(t-t_0)}}_{\Phi(t,t_0)}\boldsymbol{x}(t_0)$$

推移行列

時刻 t_0 から t までの , 相軌道の変位を表す行列 $\Phi(t,t_0) \equiv e^{A(t-t_0)}$

推移行列の性質

推移行列は状態方程式 $\dot{x}=Ax$ と同じ形の方程式を満足する.

$$\dot{\Phi}(t,t_0) = A\Phi(t,t_0) \qquad (t_0$$
は定数)

行列指数関数の数値解法

■ 推移行列の性質より,行列微分方程式,

$$\dot{\Phi}(t) = A\Phi(t), \quad \Phi(0) = E \quad (単位行列)$$

の t=1 における解 $\Phi(1)$ は , e^A と一致する .

実習 3.4 Code 6 を実行せよ.行列微分方程式による数値解と,組み込みの行列指数関数が比較できる.

解答例

次のような結果が得られる.確かに一致している.

```
octave:1> source "expAt2.m"
Xmat =
    -0.600702     0.010061
    -0.098601     -0.610764
ans =
    -0.600702     0.010061
    -0.098601     -0.610764
```

第4回 動的システム入門

安定判別

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

学習目標

- 固有値・固有ベクトル
 - 行列の固有値が求められる.
 - 行列指数関数 (行列) の固有値が求められる...
- 状態方程式の固有値を見て,判定判別ができる.
 - 実固有値の場合.
 - 複素固有値の場合.
 - 多次元の場合.

固有値・固有ベクトル

定義

行列 A に関する等式,

$$A\mathbf{v} = s\mathbf{v} \quad (\mathbf{v} \neq \mathbf{0})$$

において,係数sを固有値,ベクトルvを固有ベクトルという.

■ 固有値の求め方

- 1. 固有方程式 |A-sI|=0 を解き , 固有値 s_1,\cdots,s_n を求める .
- 2. 各 $s=s_i$ を $A oldsymbol{v}=s oldsymbol{v}$ に代入し,固有ベクトル $oldsymbol{v}_i
 eq 0$ の方向を求める.

固有ベクトル v_i の長さは定まらないので勝手に決めてよい.

例題 行列 $A=\begin{bmatrix}0&1\\-2&-3\end{bmatrix}$ の固有値・固有ベクトルを求めよ.

解答例

 \therefore 固有値は s=-1,-2

 \blacksquare 1 つ目の固有値 $s=s_1=-1$ を $Aoldsymbol{v}=soldsymbol{v}$ に代入すると ,

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_2 \\ -2v_1 - 3v_2 \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} \implies v_1 + v_2 = 0$$

: 固有ベクトルの方向は $oldsymbol{v}_1 = egin{bmatrix} 1 \ -1 \end{bmatrix} m{/}$

lacksquare 2 つ目の固有値 $s=s_2=-2$ を $Aoldsymbol{v}=soldsymbol{v}$ に代入すると ,

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_2 \\ -2v_1 - 3v_2 \end{bmatrix} = -2 \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix} \implies 2v_1 + v_2 = 0$$

 \therefore 固有ベクトルの方向は $oldsymbol{v}_2 = egin{bmatrix} 1 \ -2 \end{bmatrix} m{/}$

固有ベクトルが作る基底

本講義の仮定

講義に出てくる行列 A の固有値は重複しない.

ひ このとき

定理

固有ベクトルの組 $\mathcal{V} = \langle \boldsymbol{v}_1, \cdots, \boldsymbol{v}_n \rangle$ は,n次元空間の基底となる.

$$\mathcal{V} = \langle \boldsymbol{v}_1, \cdots, \boldsymbol{v}_n \rangle$$
 が基底とは?

- 1. どんなベクトル x も , $x = a_1v_1 + \cdots + a_nv_n$ と書ける .
- 2. その係数 a_1, \dots, a_n の定まり方が , 各 x につき一通り .

行列指数関数の固有値

算法 4.2

行列 A の固有値が s のとき , 行列 e^A の固有値は e^s となる . 固有ベクトル v は共通 . すなわち ,

$$egin{array}{cccc} A & oldsymbol{v} = & s & oldsymbol{v} & \Longrightarrow & e^A & oldsymbol{v} = & e^s & oldsymbol{v} \$$
行列 因有值 行列 固有值

A の定数倍 At についても同様に , $e^{At}oldsymbol{v}=e^{st}oldsymbol{v}$ となる .

これを使うと, 状態方程式の「安定判別」が簡単にできる!

解のモード展開

 $\dot{m{x}} = Am{x}$ の解

$$\boldsymbol{x}(t) = e^{At}\boldsymbol{x}(0), \quad \boldsymbol{x}(0) = \boldsymbol{c}$$

簡単のため 2 次元で考える.

- lacksquare A の固有値 s_1,s_2 , 固有ベクトル $oldsymbol{v}_1,oldsymbol{v}_2$ をとる .
- $lacksymbol{\blacksquare}$ 初期値を固有ベクトルで $oldsymbol{c}=c_1oldsymbol{v}_1+c_2oldsymbol{v}_2$ と表す $oldsymbol{\cdot}$: $\langleoldsymbol{v}_1,oldsymbol{v}_2
 angle$ は基底
- lacksquare 解に代入し,行列指数関数 e^{At} を,算法 lacksquare で消去する.

$$\mathbf{x}(t) = e^{At}\mathbf{c} = e^{At}(c_1\mathbf{v}_1 + c_2\mathbf{v}_2) = c_1(e^{At}\mathbf{v}_1) + c_2(e^{At}\mathbf{v}_2)$$

= $c_1(e^{s_1t}\mathbf{v}_1) + c_2(e^{s_2t}\mathbf{v}_2)$

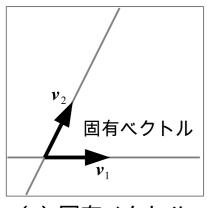
$$\mathbf{z}$$
: $\mathbf{x}(t) = c_1 e^{s_1 t} \mathbf{v}_1 + c_2 e^{s_2 t} \mathbf{v}_2 / /$ 「モード展開」という.

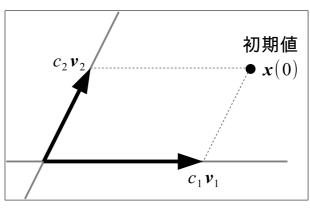
実固有値の安定性

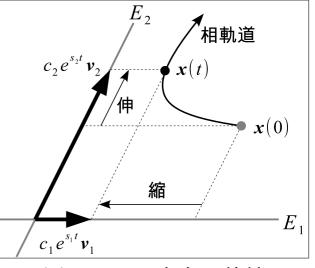
$\dot{x} = Ax$ の解のモード 展開

$$\boldsymbol{x}(t) = c_1 \, \underline{e^{s_1 t}} \, \boldsymbol{v}_1 + c_2 \, \underline{e^{s_2 t}} \, \boldsymbol{v}_2$$

\therefore 時間変動は指数関数 $e^{s_i t}$ だけ!







(a) 固有ベクトル

(b) 初期値

(c) E_1, E_2 方向の伸縮

指数関数の増減

- $ullet s < 0 \implies e^{st} o 0 \quad (t o \infty)$ 収束,安定
- ullet $s>0 \Longrightarrow e^{st} o \infty \ (t o \infty)$ 発散,不安定

表 4.1 安定判別 (実固有值,2次元)

$$\boldsymbol{x}(t) = c_1 \, \underline{e^{s_1 t}} \, \boldsymbol{v}_1 + c_2 \, \underline{e^{s_2 t}} \, \boldsymbol{v}_2$$

$$s_1 \, \mathbf{v}_2$$

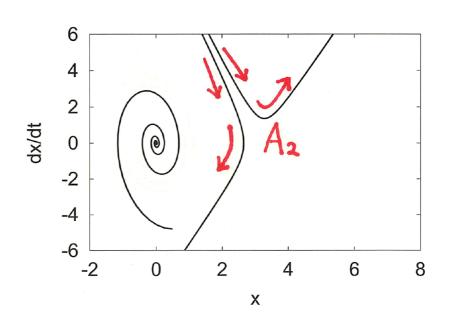
固有値の符号	解挙動 $(t \to \infty)$	分類名
$s_1, s_2 < 0$	$\boldsymbol{x}(t) \rightarrow 0\boldsymbol{v}_1 + 0\boldsymbol{v}_2 = \boldsymbol{0}$	安定結節点
$0 < s_1, s_2$	$oldsymbol{x}(t) ightarrow \infty oldsymbol{v}_1 + \infty oldsymbol{v}_2 = oldsymbol{\infty}$	不安定結節点
$s_1 < 0 < s_2$	$\boldsymbol{x}(t) \to 0\boldsymbol{v}_1 + \infty\boldsymbol{v}_2 = \boldsymbol{\infty}$	鞍点

実習
$${f 4.1}$$
 実習 ${f 3.3}$ の行列 $A_2=\begin{bmatrix}0&1\\9.8&-1\end{bmatrix}$ の固有値を求め,上の表で分類せよ.

解答例

Octave で固有値を求めると,

```
octave:1> A2=[0,1;9.8,-1]
A2 =
     0.00000     1.00000
     9.80000     -1.00000
octave:2> eig(A2)
ans =
     2.6702
     -3.6702
```



より,-3.6702 < 0 < 2.6702なので,鞍点に判別される.実習 4 の実行例でも,中央に向いながら左右に飛される鞍点特有の軌道が見てとれる.

複素共役と実数化

- 1. 複素数 z=a+ib と共役 $\overline{z}=a-ib$. $(i=\sqrt{-1})$
- 2. 複素ベクトル z = a + ib と共役 $\overline{z} = a ib$.
- 3. オイラーの公式 $e^{i\theta}=\cos\theta+i\sin\theta$ と共役 $e^{i\overline{\theta}}=e^{-i\theta}$. 指数関数の共役 $\overline{e^z}=e^{\overline{z}}$.
- 4. 積の共役 $\overline{ab}=\overline{a}\,\overline{b}$, スカラ倍の共役 $\overline{ab}=\overline{a}\,\overline{b}$.
- 5. 実部 $\operatorname{Re}\{\boldsymbol{a}+i\boldsymbol{b}\}=\boldsymbol{a}$. 虚部 $\operatorname{Im}\{\boldsymbol{a}+i\boldsymbol{b}\}=\boldsymbol{b}$.

実数化

6. 共役の和は実数 (ベクトル) $z + \overline{z} = 2 \operatorname{Re}\{z\}$.

複素固有値の解

 $\dot{x} = Ax$ の解

$$\boldsymbol{x}(t) = c_1 \, \underline{e^{s_1 t}} \, \boldsymbol{v}_1 + c_2 \, \underline{e^{s_2 t}} \, \boldsymbol{v}_2$$

定理

実行列の複素固有値は,必ず,共役の対で表れる.

- lacksquare A の固有値を,複素共役 $s_1=s, s_2=ar{s}$ とする.(s は複素数)
 - 固有ベクトルも複素共役 $oldsymbol{v}_1 = oldsymbol{v}, oldsymbol{v}_2 = ar{oldsymbol{v}}$. $(oldsymbol{v}$ は複素ベクトル)
 - 可期値の係数も複素共役 $c_1=c,c_2=ar{c}$. (c は複素数)
- $oldsymbol{c} = a + ib, \ s = \gamma + i\omega, \ oldsymbol{v} = oldsymbol{u} + ioldsymbol{w} \ oldsymbol{L}$ として計算すると, $oldsymbol{x}(t) = 2\operatorname{Re}\{c\,e^{st}\,oldsymbol{v}\} = 2e^{\gamma t}\{\cos\omega t(aoldsymbol{u} boldsymbol{w}) \sin\omega t(aoldsymbol{w} + boldsymbol{u})\}$ //

歪んだ楕円軌道

複素固有値 $\gamma \pm i\omega$ の解

$$\mathbf{x}(t) = e^{\gamma t} \{ \cos \omega t \, \mathbf{U}_1 + \sin \omega t \, \mathbf{U}_2 \}$$

ただし, $\boldsymbol{U}_1 = 2(a\boldsymbol{u} - b\boldsymbol{w}), \; \boldsymbol{U}_2 = -2(a\boldsymbol{w} + b\boldsymbol{u})$ は定ベクトル



$$oldsymbol{x}(t) = e^{\gamma t} ig\{ \cos \omega t \, oldsymbol{U}_1 + \sin \omega t \, oldsymbol{U}_2 ig\}$$
 歪んだ楕円軌道

- 複素固有値の解は ,
 - 歪んだ楕円軌道を描く.角振動数は ω (固有値の虚部).
 - その振幅が指数関数的に増大 $(\gamma > 0)$ or 縮小 $(\gamma < 0)$ する.

表 4.2 安定判別 (複素固有值 $\gamma \pm i\omega$, 2 次元)

固有値実部の符号	分類名
$\gamma < 0$	安定渦状点
$\gamma > 0$	不安定渦状点
$\gamma = 0$	渦心点 単振動

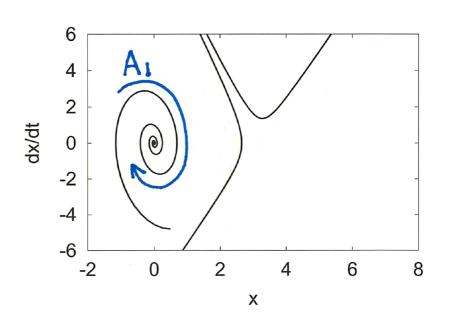
固有値虚部 ω は,楕円軌道 $U(\omega t)$ の角振動数

実習 4.2 実習 3.3 の行列
$$A_1=\begin{bmatrix}0&1\\-9.8&-1\end{bmatrix}$$
 の固有値を求め,上の表で分類せよ.

解答例

Octave で固有値を求めると,

```
octave:1> A1=[0,1;-9.8,-1]
A1 =
     0.00000     1.00000
    -9.80000     -1.00000
octave:2> eig(A1)
ans =
     -0.5000 + 3.0903i
     -0.5000 - 3.0903i
```



より , 複素固有値で実部が負なので , 安定渦状点に判別される . 実習 4 の実行例でも , 原点に収束する渦巻が見てとれる . この渦巻運動の角振動数は ≈ 3.0903 である .

多次元の場合

n 次元のモード 展開

$$\mathbf{x}(t) = c_1 e^{s_1 t} \mathbf{v}_1 + c_2 e^{s_2 t} \mathbf{v}_2 + \dots + c_n e^{s_n t} \mathbf{v}_n$$

→ 複素固有値があれば

共役なペアが実数化 (楕円軌道)

$$m{x}(t) = \cdots + c_k e^{s_k t} m{v}_k + \overline{c_k e^{s_k t} m{v}_k} + \cdots$$
 $= \cdots + e^{\gamma_k t} \{$ 精円軌道 $\} + \cdots$

それだけ!

多次元の安定判別

 \blacksquare 固有値の実部が,1 つでも > 0 \implies 発散,不安定!

 \blacksquare 固有値の虚部が ,1 つでも $\neq 0$ \Leftrightarrow 楕円軌道

⇒ 振動,オーバーシュート!

オーバーシュート

目標地点を,いったん行き過ぎてしまうこと.クレーンに吊り下げられた,荷物の動き.

第5回 動的システム入門

対角正準形

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

学習目標

- 直交成分と斜交成分
 - ベクトルの成分とは「寸法」である.寸法の測り方で成分は変化する.
- 基底変換行列
 - 直交成分と斜交成分の関係式を導く.
- 線形変換の対角化
 - 線形変換を対角行列で表す.
- 状態方程式の対角化
 - 状態方程式を対角行列で表す.

列ベクトル

定義

行列 A の各列のこと. すなわち, u

$$A = egin{bmatrix} u_1 & v_1 \ u_2 & v_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} \overline{u_1} & \overline{v_1} \ u_2 & \overline{v_2} \end{bmatrix} = [oldsymbol{u}, oldsymbol{v}]$$

の u,v を列ベクトルという.

便利な式変形

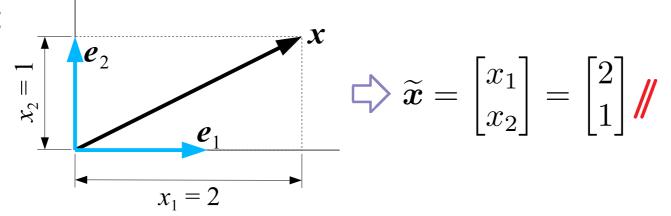
$$x_1 oldsymbol{u} + x_2 oldsymbol{v} = egin{bmatrix} x_1 u_1 + x_2 v_1 \ x_1 u_2 + x_2 v_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} u_1 & v_1 \ u_2 & v_2 \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} oldsymbol{u}, oldsymbol{v} \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_1 \ x_2 \end{bmatrix}$$

ベクトルxの直交成分

定義

ベクトル
$$x$$
 の「縦」「横」の寸法 $\widetilde{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$ を,直交成分という.

■ 例:



直交成分の特殊性

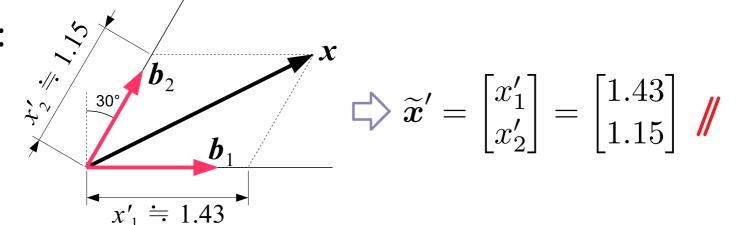
 $\widetilde{x} = x$ (ベクトルの直交成分はベクトルそのもの)

ベクトルxの斜交成分

定義

ベクトル x を対角線とする平行四辺形の寸法 $\widetilde{x}' = \begin{bmatrix} x_1' \\ x_2' \end{bmatrix}$ を,斜交成分という.

例



ベクトル x が同じでも

(直交成分) $\widetilde{x}=x$ eq \widetilde{x}' (斜交成分) eq \widetilde{x}'' (別の斜交成分)

基底变換行列



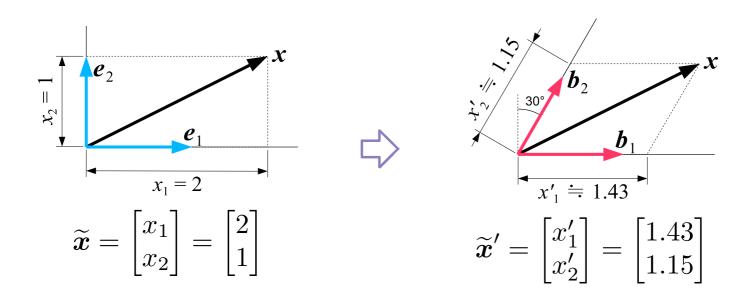
$$\widetilde{m{x}} = m{x} = x_1' m{b}_1 + x_2' m{b}_2 = [m{b}_1, m{b}_2] egin{bmatrix} x_1' \ x_2' \end{bmatrix} = egin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_1' \ x_2' \end{bmatrix} \equiv T\widetilde{m{x}}'$$

直交成分と斜交成分の関係

$$\widetilde{m{x}} = T\widetilde{m{x}}'$$
 または $\widetilde{m{x}}' = T^{-1}\widetilde{m{x}}$ $(\widetilde{m{x}} = m{x})$

 $T=[oldsymbol{b}_1,oldsymbol{b}_2]$ を基底変換行列という.n 次元なら $T=[oldsymbol{b}_1,\cdots,oldsymbol{b}_n]$.

例題 斜交成分 $\widetilde{x}'=T^{-1}\widetilde{x}$, $T=[m{b}_1,m{b}_2]$ を計算し,右図の実測値と比較せよ.ただし, $m{b}_1=\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix}$, $m{b}_2=\begin{bmatrix}1/2\\\sqrt{3}/2\end{bmatrix}$ である.



解答例

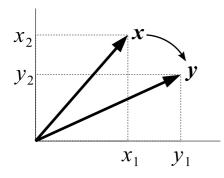
基底変換行列
$$T=[oldsymbol{b}_1,oldsymbol{b}_2]=egin{bmatrix} 1 & 1/2 \ 0 & \sqrt{3}/2 \end{bmatrix}$$
 より ,

$$x' = T^{-1}x = rac{2}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} \sqrt{3}/2 & -1/2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 2 - 1/\sqrt{3} \\ 2/\sqrt{3} \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 1.42 \\ 1.16 \end{bmatrix} \approx$$
実測値 $\begin{bmatrix} 1.43 \\ 1.15 \end{bmatrix}$

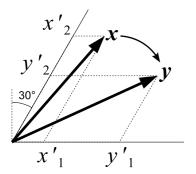
となる、実測値のほうに測定誤差がある、

線形変換と行列



$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}}_{A} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad \mathbf{直交成分}$$
 の変換

同じ変換 $x\mapsto y$ でも、成分のとり方で行列は変わる



$$\begin{bmatrix} y_1' \\ y_2' \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} a_{11}' & a_{12}' \\ a_{21}' & a_{22}' \end{bmatrix}}_{A'} \begin{bmatrix} x_1' \\ x_2' \end{bmatrix}$$
 斜交成分 の変換

相似な行列

同じ変換を表す A と A' を「相似」という.

A と A' の関係

 $lacksymbol{\blacksquare}$ 直交成分 $\widetilde{x},\widetilde{y}$ と斜交成分 $\widetilde{x}',\widetilde{y}'$ の関係:

$$\widetilde{\boldsymbol{x}} = T\widetilde{\boldsymbol{x}}', \quad \widetilde{\boldsymbol{y}} = T\widetilde{\boldsymbol{y}}', \quad T = [\boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_2]$$

 $lacksymbol{\blacksquare}$ 線形変換 $\widetilde{oldsymbol{y}}=A\widetilde{oldsymbol{x}}$ へ代入すると ,

$$T\widetilde{\boldsymbol{y}}' = \widetilde{\boldsymbol{y}} = A\widetilde{\boldsymbol{x}} = AT\widetilde{\boldsymbol{x}}'$$
 $\widetilde{\boldsymbol{y}}' = \overbrace{T^{-1}AT}^{A'}\widetilde{\boldsymbol{x}}'$

補足

線形変換 y = Ax の作用 (動き) は,斜交成分では,

$$\widetilde{\boldsymbol{y}}' = A' \, \widetilde{\boldsymbol{x}}', \quad A' \equiv T^{-1} A T$$

と表せる .T は基底変換行列である .

線形変換 y=Ax の対角化 (2 次元)

 $lacksymbol{\square}$ 斜交基底 $\mathcal{B}=\left\langle oldsymbol{b}_1,oldsymbol{b}_2
ight
angle$ を , 行列 A の固有ベクトルにとる . $Aoldsymbol{b}_i=s_ioldsymbol{b}_i$

 $lacksymbol{\blacksquare}$ このとき,線形変換 $oldsymbol{y} = Aoldsymbol{x}$ の斜交成分表示 $\widetilde{oldsymbol{y}}' = A'\widetilde{oldsymbol{x}}'$ は,

$$A' = T^{-1}AT = [\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]^{-1}A[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2] = [\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]^{-1}[A\mathbf{b}_1, A\mathbf{b}_2]$$
 $= [\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]^{-1}[s_1\mathbf{b}_1, s_2\mathbf{b}_2]$:: 固有ベクトル
 $= [\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2]^{-1}[\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2] \begin{bmatrix} s_1 \\ s_2 \end{bmatrix}$:: 便利な式変形
 $= \begin{bmatrix} s_1 & 0 \\ 0 & s_2 \end{bmatrix}$:: $A' = \begin{bmatrix} s_1 & 0 \\ 0 & s_2 \end{bmatrix}$ // $\overset{\text{短縮}}{=}$ $\text{diag}\{s_1, s_2\}$

線形変換 y = Ax の対角化 (n 次元)

定理

行列 A の固有ベクトルで斜交基底を構成すると , A の斜交成分表示は , 固有値を並べた対角行列になる .

$$A'=T^{-1}AT=egin{bmatrix} s_1 & & 0 \ & \ddots & s_n \end{bmatrix} \quad frac{ ext{gia}}{ frac{1}{8}} \ ext{diag}\left\{s_1,\cdots,s_n
ight\}$$

例題 行列
$$A=egin{bmatrix}0&1\\-2&-3\end{bmatrix}$$
 を対角化せよ.

解答例

第3回の例題で求めた固有ベクトル v_1,v_2 より , 基底変換行列を $T=[v_1,v_2]=\begin{bmatrix}1&1\\-1&-2\end{bmatrix}$ とする.このとき ,

$$A' = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} -2 & -1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} /\!\!/$$

確かに,固有値s=-1,-2を並べた対角行列が得られる.

状態方程式の対角化

- \blacksquare n 次元状態方程式 $\dot{x} = Ax$
- lacksquare A の固有ベクトル $Aoldsymbol{v}_k = s_koldsymbol{v}_k$
- $lacksymbol{\blacksquare}$ 基底 $\mathcal{V}=\left\langle oldsymbol{v}_1,\cdots,oldsymbol{v}_n
 ight
 angle$ による斜交成分 $oldsymbol{x}=Toldsymbol{y}$
- \blacksquare その時間微分 $\dot{x}=T\dot{y}$
- 斜交成分で表した状態方程式

$$T\dot{m{y}} = \dot{m{x}} = Am{x} = ATm{y}$$
 $\therefore \dot{m{y}} = \overbrace{T^{-1}AT}^{\hat{m{y}}\hat{m{y}}} m{y} /\!\!/$

対角正準形

$$\dot{m{y}} = egin{bmatrix} s_1 & & 0 \ 0 & & s_n \end{bmatrix} m{y}, \qquad m{y} = T^{-1} m{x}, \ T = egin{bmatrix} m{v}_1, \cdots, m{v}_n \end{bmatrix}$$

モード展開

状態方程式

$$\dot{x} = Ax$$

固有ベクトル $v_i \circlearrowleft$ 「モード」という

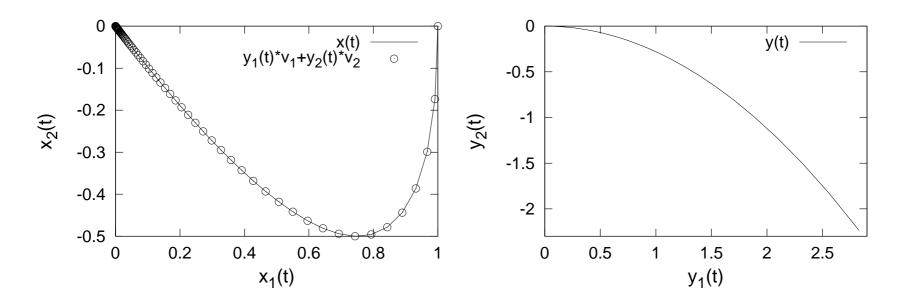
対角正準形

$$\dot{\boldsymbol{y}} = \begin{bmatrix} s_1 & & 0 \\ 0 & s_n \end{bmatrix} \boldsymbol{y}$$

実習 $\mathbf{5.1}$ 1 つ前の例題の行列 $A=\begin{bmatrix}0&1\\-2&-3\end{bmatrix}$ を用いて,状態方程式 $\dot{x}=Ax$ の軌道 x(t),モード座標の軌道 y(t),およびモード座標から復元した軌道 $x(t)=y_1(t)v_1+y_2(t)v_2$ を比較せよ.

解答例

Code 7 を実行すると,次のような比較結果が得られる.元の状態量 x(t) と,モード座標 y(t) の軌道は異なるが (左右実線),復元すると元に 戻る (左).



第6回 動的システム入門

状態フィードバック

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

91

Last update: 2012.7.25

学習目標

- 対角化して分かること

 □ 可制御性

- 線形制御系
- 可制御性と判定則
- 可制御だとできること

 □ 固有値設定

- "一本化"
- 状態フィードバック
- 固有値設定

対角化して分かること

— 可制御性 —

線形制御系

定義

$$\dot{\boldsymbol{x}} = A\boldsymbol{x} + \boldsymbol{b}\,u(t)$$

- $\mathbf{u}(t)$ は人為的な入力 (スカラ)
- \blacksquare b はベクトル u(t) が作用する行と,強度を表す.

対角化
$$\mathbf{\nabla} T\dot{\boldsymbol{y}} = AT\boldsymbol{y} + \boldsymbol{b}u(t)$$

$$\begin{bmatrix} \dot{y}_1 \\ \dot{y}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s_1 & 0 \\ 0 & s_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix} u(t), \quad \boldsymbol{\beta} \equiv T^{-1}\boldsymbol{b}$$

可制御性

線形制御系 (対角正準形)

$$\begin{bmatrix} \dot{y}_1 \\ \dot{y}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s_1 & 0 \\ 0 & s_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix} u(t), \quad \boldsymbol{\beta} \equiv T^{-1} \boldsymbol{b}$$

■ 例えば , $\beta_1 = 0$ とすると ,

$$\begin{cases} \dot{y_1} = s_1 y_1 \ \dot{y_2} = s_2 y_2 + \beta_2 u(t) \end{cases}$$
 互いに独立!

となり,制御入力u(t)が,第1モード $y_1(t)$ には伝わらない.

可制御性

- 可制御 $\stackrel{\overline{\mathbb{C}}}{\longleftrightarrow}$ 入力 u(t) が全ての行に伝わる $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n\neq 0$.
- ullet 不可制御 $\stackrel{\overline{\mathsf{CR}}}{\Longleftrightarrow}$ 入力 u(t) が伝わらない行 $eta_i = 0$ がある .

可制御性の判定則

目標

$$\dot{\boldsymbol{x}} = A\boldsymbol{x} + \boldsymbol{b}\,u(t)$$
 の対角化 $\dot{\boldsymbol{y}} = A'\boldsymbol{y} + \boldsymbol{\beta}\,u(t)$ において,

可制御 $\stackrel{\mathbb{Z}_{+}}{\Longleftrightarrow}$ 「全て $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n\neq 0$ 」 \bigcirc A,b で判定したい!

$$lackbox{\textbf{b}}$$
 もと eta の関係: $m{b} = Tm{eta} = [m{v}_1, m{v}_2] egin{bmatrix} eta_1 \ eta_2 \end{bmatrix} = eta_1 m{v}_1 + eta_2 m{v}_2 \ m{b}$ 固有ベクトル

lacksquare 両辺に A を乗じる $.m{v}_i$ は固有ベクトルだから ,

$$A\boldsymbol{b} = \beta_1 A \boldsymbol{v}_1 + \beta_2 A \boldsymbol{v}_2 = \beta_1 s_1 \boldsymbol{v}_1 + \beta_2 s_2 \boldsymbol{v}_2 = [\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2] \begin{bmatrix} \beta_1 s_1 \\ \beta_2 s_2 \end{bmatrix}$$

 $lacksymbol{lack} lackbol{b}, Aoldsymbol{b}$ を並べて,可制御性行列 $U_c = [oldsymbol{b}, Aoldsymbol{b}]$ を作る.

$$\begin{aligned} U_c &= \left[\boldsymbol{b}, A \boldsymbol{b} \right] = \left[\begin{bmatrix} \boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix}, \ \left[\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2 \right] \begin{bmatrix} \beta_1 s_1 \\ \beta_2 s_2 \end{bmatrix} \right] \\ &= \left[\boldsymbol{v}_1, \boldsymbol{v}_2 \right] \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix}, \ \begin{bmatrix} \beta_1 s_1 \\ \beta_2 s_2 \end{bmatrix} \right] = T \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix}, \ \begin{bmatrix} \beta_1 s_1 \\ \beta_2 s_2 \end{bmatrix} \end{bmatrix} \\ &= T \begin{bmatrix} \beta_1 & \beta_1 s_1 \\ \beta_2 & \beta_2 s_2 \end{bmatrix} = T \underbrace{\begin{bmatrix} \beta_1 & 0 \\ 0 & \beta_2 \end{bmatrix}}_{B} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & s_1 \\ 1 & s_2 \end{bmatrix}}_{V} \end{aligned}$$

■ 行列式 $|U_c|=|T\,B\,V|=|T|\cdot|B|\cdot|V|$ をとると , $|T|,|V|\neq 0$ より ,

$$\beta_i \neq 0$$
 (全ての i) 学 $|B| = \beta_1 \beta_2 \neq 0$ 学 $|U_c| \neq 0$

可制御性の判定則

可制御性行列 $U_c=[{m b},A{m b},\cdots,A^{n-1}{m b}]$ が, $|U_c|
eq 0$ \equiv rank $U_c=n$

可制御だとできること

— 固有值設定 —

"一本化"と固有方程式

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ k & -c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ kx_1 - cx_2 \end{bmatrix}$$

$$x(t) = e^{st}$$
 を代入すると, $s^2e^{st} + cse^{st} + ke^{st} = 0$ $(s^2 + cs + k)e^{st} = 0$ より, $s^2 + cs + k = 0$ $: e^{st} \neq 0$

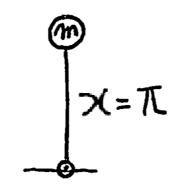
証明
$$x(t) = e^{st}$$
 を代入すると、 $s^2e^{st} + cse^{st} + ke^{st} = 0$ $(s^2 + cs + k)e^{st} = 0$ より、 $(s^2 + cs + k)e^{st} = 0$ より、 $(s^2 + cs + k)e^{st} = 0$ より、 $(s^2 + cs + k)e^{st} = 0$ に必数

$$s^2 + cs - k = 0$$
 // 固有方程式

"一本化"の固有方程式

同じ係数の代数方程式になる!

逆立ちした単振り子 (自然状態)



- 運動方程式: $\ddot{x} kx = 0$ (減衰なし,外力なし)
- 固有方程式: $s^2 k = 0$ (同じ係数の 2 次方程式)

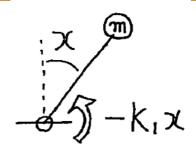
自然状態では,振り子は倒れる!

逆立ちした単振り子 + P制御

P 制御 (比例制御)

$$\ddot{x} - kx = u(t) = -K_1x$$
 (倒れ角 x に比例した制御入力)

- 移項して整理: $\ddot{x} (k K_1)x = 0$
- 固有方程式: $s^2 (k K_1) = 0$
- 固有値: $s = \pm \sqrt{k K_1}$





P 制御した振り子は,倒れないが,止まらない!

逆立ちした単振リ子 + PD制御

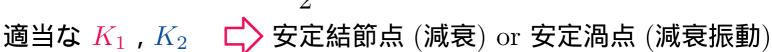
D 制御 (微分制御)

微分 \dot{x} に比例する制御入力

PD 制御 👯 P 制御+D 制御

$$\ddot{x} - kx = u(t) = -K_1 x - K_2 \dot{x}$$

- 移項して整理: $\ddot{x} + K_2\dot{x} (k K_1)x = 0$
- 固有方程式: $s^2 + K_2 s (k K_1) = 0$
- 固有値: $s = \frac{-K_2 \pm \sqrt{K_2^2 + 4(k K_1)}}{2}$



PD 制御した振り子は,上死点に向って減衰する! 安定に立つ!

適当な K_1 , K_2 とは ? \Box 固有値設定問題

-K12-K22

PD 制御 = 状態フィードバック

PD 制御を受ける単振り子

$$\ddot{x} - kx = \underline{u(t)} = -K_1x - K_2\dot{x} = -(K_1, K_2) \begin{bmatrix} x \\ \dot{x} \end{bmatrix}$$

1 階化
$$\sqrt{1}$$
 $x_1 = x, x_2 = \dot{x}$

状態フィード バック

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

$$\begin{bmatrix} x \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} x_1 \end{bmatrix}$$

固有値設定 — 適切なゲイン K_1, K_2 の定め方

PD 制御を受けるシステム

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ k & -c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} (-K_1 x_1 - K_2 x_2)$$

一本化"

$$\ddot{x} + K_2 \dot{x} - (k - K_1)x = 0$$

→ 固有方程式

→ 固有方程式

設定したい固有値

$$s = s_1, s_2$$

固有方程式
$$(s-s_1)(s-s_2)=0$$

例題 固有値が $s_1,s_2=-1\pm 2i$ (減衰振動) となるような , ゲイン K_1,K_2 を求めよ . k=2 とせよ .

解答例

$$K_1 = 2 + (-1+2i)(-1-2i) = 2+1+4=7$$
 $K_2 = -\{(-1+2i) + (-1-2i)\} = 2$

Octave による検算:

```
octave:1> s1=-1-2*i, s2=-1+2*i
s1 = -1 - 2i
s2 = -1 + 2i
octave:2> k=2
k = 2
octave:3> K1=k+s1*s2
K1 = 7
octave:3> K2=-(s1+s2)
K2 = 2
octave:5> roots([1,K2,-(k-K1)])
ans =
   -1 + 2i
   -1 - 2i
```

第7回 動的システム入門

可制御正準形

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

学習目標

- n 次元制御系を"一本化"する.
 - 可制御ならできる! → 可制御正準形
 - 可制御正準形の求め方
 - n 次元の"一本化"
- n 次元制御系で固有値設定を行う.
 - 状態フィードバック
 - 固有方程式の比較
 - 固有値設定

n 次元制御系の固有値設定

目標

n 次元制御系の"一本化"

可制御正準形 すぐに "一本化" できる形式

$$\dot{\boldsymbol{y}} = A_c \boldsymbol{y} + \boldsymbol{b}_c \, u(t) :$$

$$\begin{bmatrix} \dot{y}_1 \\ \dot{y}_2 \\ \vdots \\ \dot{y}_{n-1} \\ \dot{y}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \mathbf{1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \mathbf{1} \\ -a_1 & -a_2 & -a_3 & \cdots & -a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n-1} \\ y_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y_1=y$$
 とおくと,順次, $y_2=\dot{y}$, $y_3=\ddot{y}$, \cdots , $y_n=y^{(n-1)}$

最終行 🖓 に代入

$$y^{(n)} + a_n y^{(n-1)} + \dots + a_2 \dot{y} + a_1 y = u(t) /$$

可制御正準形は,すぐに"一本化"できる.∴ 固有値設定できる!

可制御正準形への変形可能性

定理

制御系 $\dot{x}=Ax+bu(t)$ が可制御ならば , 適当な斜交成分 $y=T_c^{-1}x$ が存在して , 可制御正準形 $\dot{y}=A_cy+b_cu(t)$:

$$\begin{bmatrix} \dot{y}_1 \\ \dot{y}_2 \\ \vdots \\ \dot{y}_{n-1} \\ \dot{y}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \mathbf{1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \mathbf{1} \\ -a_1 & -a_2 & -a_3 & \cdots & -a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n-1} \\ y_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

が得られる.ただし, $A_c = T_c^{-1}AT_c$, $oldsymbol{b}_c = T_c^{-1}oldsymbol{b}$.

ightharpoonup 基底変換行列 T_c の求め方?

基底変換行列 T_c の求め方

- 基底変換行列 $T_c = U_c W$
- I 可制御性行列 $U_c = [\boldsymbol{b}, A\boldsymbol{b}, \cdots, A^{n-1}\boldsymbol{b}]$

$$W = [w_{ij}] = \begin{bmatrix} a_2 & a_3 & \cdots & a_n & 1 \\ a_3 & \ddots & a_n & 1 \\ \vdots & a_n & 1 \\ a_n & 1 \\ 1 & & 0 \end{bmatrix}$$

→ 表 6.1

固有方程式 $|sI - A| = s^n + a_n s^{n-1} + \cdots + a_2 s + a_1$

実習 6.1 Code 9 を実行せよ. 乱数で無作為に作った A, b について、対応する可制御正準形の A_c , b_c が求まる.

実行例

A, b を乱数で発生させるので,実行結果は,毎回変化する!

```
A =
                                    Tc =
  0.858128
            -1.517189
                       -0.741770
                                      -1.94333 -1.02990
                                                          -0.86866
           0.907228
                       1.588477
  -0.188327
                                      -1.49290 1.61552
                                                         0.62442
                                                           1.29061
  -0.053336
             0.308342
                        0.099851
                                       0.52972 - 2.03953
bb =
                                    Ac =
  -0.86866
                                      -0.00000 1.00000
                                                          -0.00000
                                                           1.00000
   0.62442
                                      -0.00000 0.00000
   1.29061
                                      -0.23538
                                                -0.13970
                                                           1.86521
                                    bbc =
aa =
   0.23538
            0.13970
                     -1.86521
                                      -0
           -1.86521
                      1.00000
  0.13970
  -1.86521
           1.00000
                      0.00000
                                       -0 や -0.00… は 0 のこと!
   1.00000
            0.00000
                      0.00000
```

固有值設定問題

斜交成分 y の固有値設定

固有方程式 🗸

固有方程式
$$\bigcirc$$
 $(s-s_1)\cdots(s-s_n)=0$

目標とする固有値 s_1,\cdots,s_n

直交成分への翻訳

$$u(t) = -\mathbf{K}\mathbf{y} = -\underbrace{\mathbf{K}}_{\mathbf{K}_p} T_c^{-1} \mathbf{x}$$

固有値設定 (まとめ)

線形制御系 $\dot{x} = Ax + bu(t)$ の固有値は,状態フィードバック,

$$u(t) = -\mathbf{K}_p \mathbf{x}, \quad \mathbf{K}_p \equiv (c_1 - a_1, \cdots, c_n - a_n) T_c^{-1}$$

で設定できる.ただし,

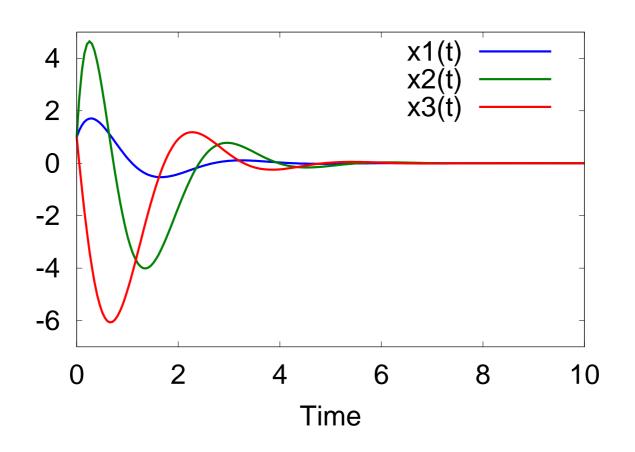
 a_i A の固有方程式 $|A-sI|=s^n+a_ns^{n-1}+\cdots+a_1=0$ の係数 .

 c_i ……目標の s_1, \dots, s_n を解に持つ固有方程式 $s^n + c_n s^{n-1} + \dots + c_1 = 0$ の係数 .

実習 6.2 Code 10 を実行せよ. 乱数で無作為に作った A, b について,目標の固有値 -1-2i, -1+2i, -3 を実現するゲイン K_p が求まり,そのときの時間応答が表示される.

解答例

乱数で状態方程式を生成するため,時間応答は,毎回変化する.



第8回 動的システム入門

演習 1 — Octave 入門

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

演習の進め方

- テキストの 11 章「演習 1」を自習せよ.
- グループワークを成績評価の前提条件とする.
 - 決して単独では進めず,2名以上のグループで取り組むこと.
 - 分からないことがあれば,まずグループで解決せよ.
 - それでも分からなければ , 周辺のグループと共同で解決せよ .
 - 分かる学生がクラスに 1 人も居なければ, 代表者が教員に相談せよ.

グループワークの重要性

権威 (授業なら教員) に過度に依存せず,同格の仲間達と問題解決を図れる能力は,社会に出て高く評価される.自主的でありながら協調性も高いという,絶妙な評価につながる.

第9回 動的システム入門

演習2 ― 動的システムと固有値設定

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

演習の進め方

- テキストの 12 章「演習 2」を自習せよ.
- グループワークを成績評価の前提条件とする.
 - 決して単独では進めず,2名以上のグループで取り組むこと.
 - 分からないことがあれば,まずグループで解決せよ.
 - それでも分からなければ , 周辺のグループと共同で解決せよ .
 - 分かる学生がクラスに 1 人も居なければ , 代表者が教員に相談せよ .

グループワークの重要性

権威 (授業なら教員) に過度に依存せず,同格の仲間達と問題解決を図れる能力は,社会に出て高く評価される.自主的でありながら協調性も高いという,絶妙な評価につながる.

第10回 動的システム入門

関数の最小化 (微分法)

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

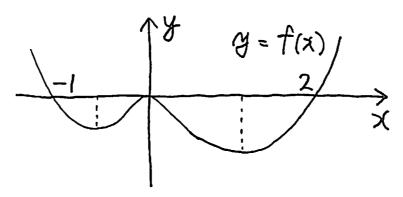
http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

学習目標

- 関数の最小化 (微分法)
- 拘束条件付きの最小化 (ラグランジュの未定乗数法)
- ■最適制御問題

最小化と微分法

■ 例えば , 4 次曲線 $y = f(x) = x^2(x+1)(x-2)$.



■ 最小点 x = a を探すには,微分 0 の点を求めればよい.

$$f'(x) = 2x(x+1)(x-2) + x^{2}(x-2) + x^{2}(x+1)$$
$$= 4x^{3} - 3x^{2} - 4x = 0$$

■ 最小点の候補 $a \approx -0.693$, 0, 1.443.

微分するだけでは,どれが最小点か,分らない!

最小化の必要条件

■ 最小値と微分の関係:

$$f(x)$$
 が $x = a$ で最小値をとる $\stackrel{\text{tot}}{\Longrightarrow}$ 微分 $f'(a) = 0$

■ 因果関係 $P \implies Q$ $\begin{cases} P \text{ は } , Q \text{ であるための十分条件 } . \\ Q \text{ は } , P \text{ であるための必要条件 } . \end{cases}$



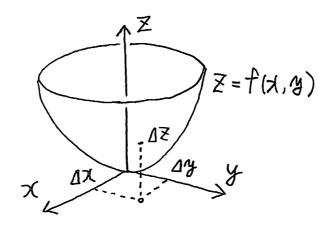
算法 7.1

関数 f(x) が x=a で最小となる必要条件は , f'(a)=0 である .

最小化の必要条件は,最小点の「候補」を与える.

2 変数関数 f(x,y) の最小化

■ 例えば, 2 次曲面 $z = f(x) = f(x,y) = x^2 + y^2$



lacksquare 点 $m{a}=(a,b)$ で最小となる必要条件 ... 増分 Δz が 0 になること .

$$\Delta z \equiv f(a + \Delta x, b + \Delta y) - f(a, b)$$

$$= (a + \Delta x)^2 + (b + \Delta y)^2 - a^2 - b^2$$

$$= (2a)\Delta x + (2b)\Delta y + (\Delta x^2 + \Delta y^2)_0 = 0$$

: 最小点は a = b = 0

n 変数関数 $f(x_1, \dots, x_n)$ の最小化

表記

$$\min_{\boldsymbol{x}}: f(\boldsymbol{x}) \qquad \boldsymbol{x} = (x_1, \cdots, x_n)$$

$$\Delta z \equiv f(a_1 + \Delta x_1, \dots, a_n + \Delta x_n) - f(a_1, \dots, a_n)$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a}) \, \Delta x_1 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a}) \, \Delta x_n = 0$$

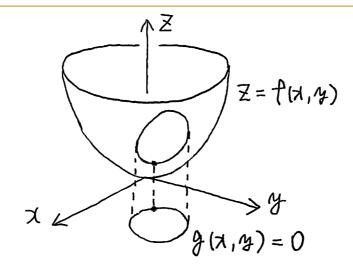
n 変数関数の最小化

関数 $f(x_1, \dots, x_n)$ が, $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n)$ で最小となる必要条件は, $\frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{a}) = \frac{\partial f}{\partial x_2}(\mathbf{a}) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{a}) = 0$

拘束条件付きの最小化

表記

$$\min_{\boldsymbol{x}} : f(\boldsymbol{x})$$
 sub.to $: g(\boldsymbol{x}) = 0$ $\boldsymbol{x} = (x_1, \cdots, x_n)$



■ 拘束条件 g(x) = 0 を満足する x のなかで , f(x) を最小化する!

代入法は面倒くさい!

例題:

$$y = 0$$

$$y = \sqrt{x^2 + y^2} = \sqrt{z}$$

$$x = \sqrt{z}$$

$$\begin{cases} \min_{\boldsymbol{x}}: f(x,y) = x^2 + y^2 \\ \text{sub.to}: g(x,y) = (x-2)^2 + (y-2)^2 - 1 = 0 \end{cases}$$
 中心 $(2,2)$ の単位円

- g(x,y) を y について解く $\Rightarrow y = 2 \pm \sqrt{1 (x-2)^2}$
- 代入すると 1 変数関数 f(x) に帰着 .

$$f(x,y) = x^2 + \left\{2 \pm \sqrt{1 - (x-2)^2}\right\}^2 \equiv f(x)$$

lacksquare $\pm\sqrt{\cdots}$ を含む必要条件 f'(a)=0 は,解きにくい!

□ ラグランジュの未定乗数法

ラグランジュの未定乗数法

未定乗数法

拘束条件付き最小化

 $\min_{\boldsymbol{x}} : f(\boldsymbol{x})$

 $\mathsf{sub.to}: g(\boldsymbol{x}) = 0$

拘束条件なし最小化

 $\min_{(oldsymbol{x}, \lambda)} : h(oldsymbol{x}, rac{oldsymbol{\lambda}}{oldsymbol{\lambda}})$

 $h(\boldsymbol{x}, \lambda) \equiv f(\boldsymbol{x}) + \frac{\lambda}{\lambda} g(\boldsymbol{x})$



新しい必要条件

$$\frac{\partial h}{\partial x_1}(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{\lambda}) = \dots = \frac{\partial h}{\partial x_n}(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{\lambda}) = \frac{\partial h}{\partial \boldsymbol{\lambda}}(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{\lambda}) = 0$$

未定乗数法の例題

■ 例題:

$$2$$

$$y$$

$$\sqrt{x_1y_1} = 0$$

$$\sqrt{x_1^2 + y_1^2} = \sqrt{z}$$

$$\sqrt{x_1^2 + y_2^2} = \sqrt{z}$$

$$\begin{cases} \min_{\boldsymbol{x}}: f(x,y) = x^2 + y^2 \\ \text{sub.to}: g(x,y) = (x-2)^2 + (y-2)^2 - 1 = 0 \quad 中心 (2,2) \ \text{の単位円} \end{cases}$$
 未定乗数法 口 $\min: h(x,y,\lambda) \equiv x^2 + y^2 + \lambda \left\{ (x-2)^2 + (y-2)^2 - 1 \right\}$

必要条件:
$$0 = \frac{\partial h}{\partial x} = 2x + 2\lambda(x - 2)$$
 $\therefore x = \frac{2\lambda}{1+\lambda}$ $0 = \frac{\partial h}{\partial y} = 2x + 2\lambda(x - 2)$ $\therefore y = \frac{2\lambda}{1+\lambda}$ $0 = \frac{\partial h}{\partial \lambda} = (x - 2)^2 + (y - 2)^2 - 1$ $\therefore \lambda = -1 \pm 2\sqrt{2}$ //

■ 最小点の候補:
$$(x,y) = \underbrace{\left(2 - \frac{1}{\sqrt{2}}, \ 2 - \frac{1}{\sqrt{2}}\right)}_{$$
 最小

練習問題
$$\begin{cases} \min_{x}: f(x,y)=2x+2y & \text{長方形の周長} \\ \text{sub.to}: g(x,y)=xy-1=0 & \text{面積 } 1 \end{cases}$$

$$h(x, y, \lambda) = f(x, y) + \lambda g(x, y)$$
$$\frac{\partial h}{\partial x} = \frac{\partial h}{\partial y} = \frac{\partial h}{\partial \lambda} = 0$$

解答例

- 未定乗数法 口 $\min: h(x, y, \lambda) \equiv 2x + 2y + \lambda \{xy 1\}$
- 必要条件: $0 = \frac{\partial h}{\partial x} = 2 + \lambda y$ $\therefore y = -\frac{2}{\lambda}$ $0 = \frac{\partial h}{\partial y} = 2 + \lambda x$ $\therefore x = -\frac{2}{\lambda}$ $0 = \frac{\partial h}{\partial \lambda} = xy 1 = \frac{4}{\lambda} 1$ $\therefore \lambda = \pm 2$
- 最小点の候補:(x,y) = (-1,-1), (1,1)
- 周長を最小にする面積 1 の長方形は「正方形」!

多次元の未定乗数法

 \blacksquare n 变数関数 ... $f(\mathbf{x}) = f(x_1, \dots, x_n)$.

$$lacksymbol{\blacksquare}$$
 m 本の拘束条件式 ... $m{g}(m{x}) = egin{bmatrix} g_1(x_1,\cdots,x_n) \ dots \ g_m(x_1,\cdots,x_n) \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0 \ dots \ 0 \end{bmatrix} = m{0}$

ラグランジュ乗数
$$(m$$
 個) $\sqrt{\lambda}$ $=$ $\begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{bmatrix}$

未定乗数法 (拘束条件 m 本)

$$\min_{\boldsymbol{x}} : f(\boldsymbol{x})$$

$$\mathsf{sub.to}: oldsymbol{g}(oldsymbol{x}) = 0$$

(補足:転置部分の詳細)

$$h(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{\lambda}) \equiv f(\boldsymbol{x}) + \boldsymbol{\lambda}^T \boldsymbol{g}(\boldsymbol{x})$$

$$= f(\boldsymbol{x}) + (\boldsymbol{\lambda}_1, \dots, \boldsymbol{\lambda}_m) \begin{bmatrix} g_1(\boldsymbol{x}) \\ \vdots \\ g_m(\boldsymbol{x}) \end{bmatrix}$$

$$= f(\boldsymbol{x}) + \boldsymbol{\lambda}_1 g_1(\boldsymbol{x}) + \dots + \boldsymbol{\lambda}_m g_m(\boldsymbol{x})$$

最適制御問題

■ 与えられた評価関数 (省エネ,乗り心地,…) を,最小化 or 最大化する制御入力 u(t) を求める問題のこと.

最適制御の例

$$\begin{cases} \min_{\boldsymbol{u}(t)}: J = \int_{t_0}^{t_1} q \, x(s)^2 + r \, \boldsymbol{u}(s)^2 ds & \text{(評価関数)} \\ \text{sub.to}: \dot{x}(t) = a \, x(t) + b \, \boldsymbol{u}(t) & \text{(状態方程式)} \end{cases}$$
 評価関数の係数 q, r を「重み」という.

- lacksquare 特徴 1: 最小化する関数 J の値が,関数形 x(t),u(t) で決まる.
- 特徴 2: 拘束条件が「微分方程式」である.
 - ∴ 微分法では解けない! □ 「変分法」だと解ける(次回)

境界条件

両端固定 ... 積分区間 $\int_{t_0}^{t_1}$ の両端で , 状態量を指定

$$x(t_0) = x_0, \quad x(t_1) = x_1$$

具体例 停止状態にある自動車を ,5 秒後に $100 \mathrm{m}$ 地点を時速 $100 \mathrm{km/s}$ で通過させ (両端固定) ,このときの消費エネルギーを最小化せよ (最適制御) .

終端自由 ... 初期値のみ指定

$$x(t_0) = x_0, \quad x(t_1) =$$
任意

具体例 クレーン (単振リ子) の振動エネルギーを最小化せよ (最適制御). 制御は「掛けっぱなし」とする (終端自由)

第11回 動的システム入門

最適制御入門 (変分法)

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

学習目標

- 最適制御問題の定式化 (復習)
- 汎関数の最小化問題 🖒 変分法
- 最適制御問題の解法 (1 次元)
- 例題 (1 次元)
- n 次元の解法

(最適制御問題)

■ 与えられた評価関数 (省エネ,乗り心地,…) を,最小化 or 最大化する制御入力 u(t) を求める問題.

最適制御の例

$$\begin{cases} \min_{\boldsymbol{u}(t)}: J = \int_{t_0}^{t_1} q \, x(\tau)^2 + r \, \boldsymbol{u}(\tau)^2 d\tau & \text{(評価関数)} \\ \text{sub.to}: \dot{x}(t) = a \, x(t) + b \, \boldsymbol{u}(t) & \text{(状態方程式)} \end{cases}$$
 評価関数の係数 q, r を「重み」という.

- lacksquare 特徴 1: 最小化する関数 J の値が,関数形 x(t),u(t) で決まる.
- 特徴 2: 拘束条件が「微分方程式」である.
 - :: 微分法では解けない! 🖒 「変分法」だと解ける (今回)

变分法

汎関数

汎関数

「関数の関数」のこと.関数形 x(t) を代入すると値が定まる.

$$J[x(t)]$$
 = 値

積分型の汎関数 (典型例)

$$J[x(t)] = \int_{t_0}^{t_1} L(x(\tau), \dot{x}(\tau)) d\tau$$



最小化の必要条件

汎関数の増分: $\delta J[x(t)] \equiv J[x(t) + \delta x(t)] - J[x(t)] = 0$

■ 関数 x(t) の微小な「ずれ」 $\delta x(t)$ を変分という.

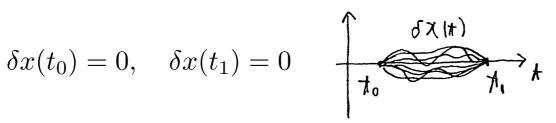
通常の変数 x の微小な「ずれ」は微分と呼んだ.

変分の境界条件

求める関数
$$x(t)$$
 の $\begin{cases} x(t_0) = x_0, \ \delta x(t_1) = x_1 \ x(t_0) = x_0, \ \delta x(t_1) =$ 任意 (終端自由)

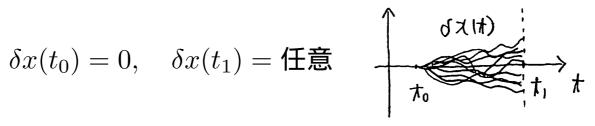
両端固定

$$\delta x(t_0) = 0, \quad \delta x(t_1) = 0$$



終端自由

$$\delta x(t_0) = 0$$
, $\delta x(t_1) =$ 任意



一変分 $\delta x(t)$ は,微小振幅の様々な関数!

通常の微少量 Δx は,様々な微小数 $0.01,-0.002,\cdots$.

汎関数の増分 $\delta J[x(t)]$

定理

$$\begin{split} \delta J[x(t)] &\equiv J[x(t) + \delta x(t)] - J[x(t)] \\ &= \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_1} \delta x(t_1) - \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_0} \delta x(t_0) + \int_{t_0}^{t_1} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) \right\} \delta x d\tau \end{split}$$

■ 証明の方針:

関数の全微分と同様の展開,

$$L(x + \delta x, \dot{x} + \delta \dot{x}) - L(x, \dot{x}) = \frac{\partial L}{\partial x}(x, \dot{x})\delta x + \frac{\partial L}{\partial \dot{x}}(x, \dot{x})\delta \dot{x}$$

と部分積分を使う.

最小化の必要条件(両端固定)

オイラーの方程式

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) = 0$$

■ 証明:

両端固定の変分 $\delta x(t_0)=0,\ \delta x(t_1)=0$ を , 汎関数の増分 $\delta J[x(t)]$ に代入すると , 積分の項だけが残り ,

$$\delta J[x(t)] = \int_{t_0}^{t_1} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) \right\} \delta x d\tau = 0$$

変分 $\delta x(t)$ の関数形は任意だから , 下線が 0 となる .

最小化の必要条件 (終端自由)

オイラーの方程式 + 追加の終端条件

$$\frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) = 0, \quad \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_1} = 0$$

■ 証明:

終端自由より,一般に $\delta x(t_1) \neq 0$ なので,2 つ項が残る.

$$\delta J[x(t)] = \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \Big|_{t=t_1} \delta x(t_1) + \int_{t_0}^{t_1} \left\{ \frac{\partial L}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right) \right\} \delta x d\tau = 0$$

 $\delta x(t_1) \neq 0$ より , 下線も 0 となる .

汎関数の最小化 (n 次元)

 $\boldsymbol{x}(t) = [x_i(t)]$ の各成分 $x_i(t)$ に対して,同様な算法が成立する.

$$\frac{\partial L}{\partial x_i} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \right) = 0 \quad (i = 1, \dots, n)$$

終端自由「 $\boldsymbol{x}(t_0) = \boldsymbol{x}_0$, $\boldsymbol{x}(t_1) =$ 任意」に対して,

$$\frac{\partial L}{\partial x_i} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \right) = 0, \quad \frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \Big|_{t=t_1} = 0 \quad (i = 1, \dots, n)$$

ベクトルで 🕕 短縮表記

$$\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial x_i} \end{bmatrix}, \quad \frac{\partial L}{\partial \dot{\boldsymbol{x}}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \end{bmatrix}$$
 口 水元の公式

最小化の必要条件 (n 次元)

オイラーの方程式 (n 次元)

積分型の汎関数,

$$J[\boldsymbol{x}(t)] = \int_{t_0}^{t_1} L(\boldsymbol{x}(au), \dot{\boldsymbol{x}}(au)) d au, \quad \boldsymbol{x}(t_0) = \boldsymbol{x}_0, \ \boldsymbol{x}(t_1) = \boldsymbol{x}_1$$

を最小化するベクトル値関数 x(t) は , オイラーの方程式 ,

$$\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{x}} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{\boldsymbol{x}}} \right) \equiv \left[\frac{\partial L}{\partial x_i} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \right) \right] = \mathbf{0}$$

の解となる.終端自由 $(x_1 = 任意)$ では,追加の終端条件が課される.

$$\left. \frac{\partial L}{\partial \dot{x}} \right|_{t=t_1} \equiv \left[\frac{\partial L}{\partial \dot{x}_i} \right|_{t=t_1} \right] = \mathbf{0}$$

最適制御の解法

解法 (1 次元)

最適制御問題 (1 次元)

$$\begin{cases} \min_{x,u}: J = \int_{t_0}^{t_1} L\big(x(\tau),u(\tau)\big) d\tau \\ \text{sub.to}: \dot{x}(t) = f\big(x(t),u(t)\big) \end{cases} \quad \text{with } x(t_0) = x_0, \ x(t_1) = x_1$$

ラグランジュの \bigcirc 未定乗数法 (λ)

$$\begin{cases} \min_{x,u,\lambda} : J' = \int_{t_0}^{t_1} L'(x(\tau), u(\tau), \lambda(\tau)) d\tau \\ L'(x, u, \lambda) \equiv L(x, u) + \lambda(f(x, u) - \dot{x}) \end{cases}$$
 with $x(t_0) = x_0, \ x(t_1) = x_1$

□ 必要条件は,オイラーの方程式

必要条件(1次元)

最適制御の必要条件 (1 次元)

証明: オイラーの方程式より,

$$0 = \frac{\partial L'}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L'}{\partial \dot{x}} \right) = \frac{\partial L}{\partial x} + \lambda \frac{\partial f}{\partial x} - \frac{d}{dt} \left(-\lambda \right) \quad \therefore \dot{\lambda} = -\frac{\partial}{\partial x} (L + \lambda f)$$

$$0 = \frac{\partial L'}{\partial u} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L'}{\partial \dot{u}} \right) = \frac{\partial L}{\partial u} + \lambda \frac{\partial f}{\partial u} - \frac{d}{dt} \left(0 \right) \quad \therefore 0 = \frac{\partial}{\partial u} (L + \lambda f)$$

$$0 = \frac{\partial L'}{\partial \lambda} - \frac{d}{dt} \left(\frac{\partial L'}{\partial \dot{\lambda}} \right) = \dot{x} - f(x, u) - \frac{d}{dt} \left(0 \right) \quad \therefore \dot{x} = f(x, u)$$

証明の続き

lacksquare また,終端自由の場合は, $x(t_1)=x_1$ の代りに, $\lambda(t)$ の終端条件,

$$0 = \frac{\partial L'}{\partial \dot{x}}\Big|_{t=t_1} = -\lambda(t_1) \quad \therefore \lambda(t_1) = 0$$

が課される.

例題 (1 次元)

例題と解法

冒頭の例題

$$\begin{cases} \min_{\boldsymbol{u}(t)} : J = \int_{t_0}^{t_1} q \, x(\tau)^2 + r \, \boldsymbol{u}(\tau)^2 d\tau & (評価関数) \\ \text{sub.to} : \dot{x}(t) = a \, x(t) + b \, \boldsymbol{u}(t) & (状態方程式) \end{cases}$$

$$L=q\,x^2+r\,u^2$$
, $f=a\,x+b\,u$ 最適制御の必要条件 (1 次元) に代入 $\dot{\lambda}=-2q\,x-a\,\lambda$, $\underline{0=2r\,u+b\,\lambda}$, $\dot{x}=a\,x+b\,u$

最適入力
$$\int u(t) = -\frac{b}{2r}\lambda(t)$$

整理された必要条件

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = a\,x(t) - \frac{b^2}{2r}\,\lambda(t) & \text{(状態方程式)} \\ \dot{\lambda}(t) = -2q\,x(t) - a\,\lambda(t) & \text{(随伴方程式)} \end{cases} \text{ with } \begin{cases} x(t_0) = x_0, \ x(t_1) = x_1 \\ \text{or} \\ x(t_0) = x_0, \ \lambda(t_1) = 0 \end{cases}$$

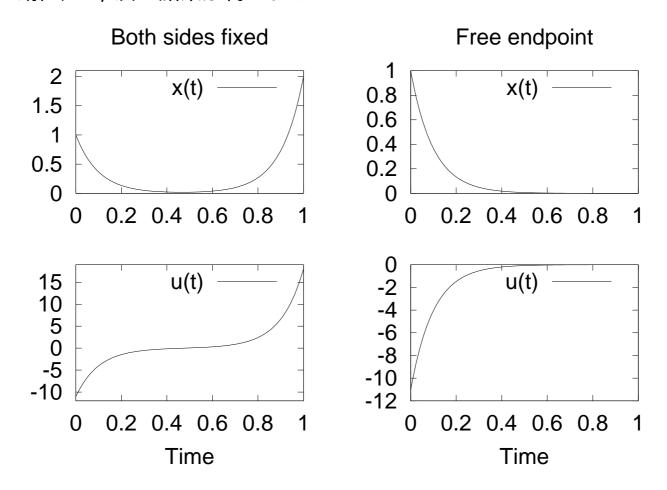
実習 8.1 「整理された必要条件」の数値解を求め、状態 x(t) と最適入力 u(t) の時間応答を観察せよ、境界条件は、

$$\begin{cases} 両端固定 \ x(0) = 1, \ x(1) = 2 \\ 終端自由 \ x(0) = 1, \ \lambda(1) = 0 \end{cases}$$

の 2 種類とし , その他のパラメータは , a=1, b=1, q=100, r=1 とせよ . 次に , 重み q,r を変化させて , 重みの効果を考察せよ .

解答例

テキストの解答例の要領で,整理された必要条件と等価な初期値問題を導く.これを Code 13 で解くと,次の結果が得られる.



n 次元の解法

最適制御の解法 (π 次元)

n 次元の最適制御問題,

$$egin{cases} \min: J = \int_{t_0}^{t_1} Lig(oldsymbol{x}(au), oldsymbol{u}(au)) d au \ ext{sub.to}: oldsymbol{x}(t) = oldsymbol{f}ig(oldsymbol{x}(t), oldsymbol{u}(t)ig) \end{cases}$$
 with $oldsymbol{x}(t_0) = oldsymbol{x}_0, \ oldsymbol{x}(t_1) = oldsymbol{x}_1$

を達成する制御入力 $oldsymbol{u}(t)$ は,次の方程式の解となる. $(^T$ は転置)

$$H(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{u}, \boldsymbol{\lambda}) \equiv L(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{u}) + \boldsymbol{\lambda}^T \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{u})$$
 (ハミルトニアン)

$$\dot{\boldsymbol{\lambda}} = -\left(\frac{\partial H}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T = -\left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T - \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T \boldsymbol{\lambda}$$
 (随伴方程式)

$$\mathbf{0} = \left(\frac{\partial H}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T = \left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T + \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T \boldsymbol{\lambda} \tag{人力の条件}$$

$$\dot{x} = \left(\frac{\partial H}{\partial x}\right)^T = f(x, u)$$
 (状態方程式)

終端自由の場合は,終端条件 $oldsymbol{x}(t_1) = oldsymbol{x}_1$ の代りに, $oldsymbol{\lambda}(t_i) = oldsymbol{0}$ を課す.

第12回 動的システム入門

最適レギュレータ

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25 159

学習目標

- 最適レギュレータとは?
- 最適レギュレータの必要条件
- 状態フィードバック表示
- リカッチ方程式 (有限時間)
- リカッチ方程式 (無限時間)

最適レギュレータとは?

— 別名:LQR —

- 状態方程式が,線形 (Linear)評価関数が,2次 (Quadratic)である最適制御のこと!
- 境界条件が,終端自由
- レギュレータ (Regulator) ... 掛けっぱなしの定値制御 終端自由

最適レギュレータ (LQR) 問題

$$\begin{cases} \min: J = \int_{t_0}^{t_1} \left\{ \boldsymbol{x}^T Q \boldsymbol{x} + \boldsymbol{u}^T R \boldsymbol{u} \right\} d\tau & \text{with } \boldsymbol{x}(t_0) = \boldsymbol{x}_0 \\ \text{sub.to}: \dot{\boldsymbol{x}} = A \boldsymbol{x} + B \boldsymbol{u} \end{cases}$$
 with $\boldsymbol{x}(t_1) =$ 終端自由

ただし , 行列 Q,R は対称かつ正定値 .

正定値 についてはテキストの 9.1.3 節 p.65 を参照のこと.

必要条件

最適制御の解法 (π 次元)

n 次元の最適制御問題,

$$egin{cases} \min: J = \int_{t_0}^{t_1} Lig(oldsymbol{x}(au), oldsymbol{u}(au)) d au \ ext{sub.to}: oldsymbol{x}(t) = oldsymbol{f}ig(oldsymbol{x}(t), oldsymbol{u}(t)ig) \end{cases}$$
 with $oldsymbol{x}(t_0) = oldsymbol{x}_0, \ oldsymbol{x}(t_1) = oldsymbol{x}_1$

を達成する制御入力 $oldsymbol{u}(t)$ は,次の方程式の解となる. $(^T$ は転置)

$$\dot{\boldsymbol{\lambda}} = -\left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T - \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T \boldsymbol{\lambda}$$
 (随伴方程式)

$$\mathbf{0} = \left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T + \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T \boldsymbol{\lambda}$$
 (入力の条件)

$$\dot{x} = f(x, u)$$
 (状態方程式)

終端自由の場合は,終端条件 $oldsymbol{x}(t_1) = oldsymbol{x}_1$ の代りに, $oldsymbol{\lambda}(t_i) = oldsymbol{0}$ を課す.

最適レギュレータ $L=oldsymbol{x}^TQoldsymbol{x}+oldsymbol{u}^TRoldsymbol{u},\quad oldsymbol{f}=Aoldsymbol{x}+Boldsymbol{u}$ を代入 \Box

必要条件の導出

$$\begin{cases} \dot{\boldsymbol{\lambda}} = -\left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T - \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{x}}\right)^T \boldsymbol{\lambda} = -2Q\boldsymbol{x} - A^T\boldsymbol{\lambda} & \because Q^T = Q \\ \underline{\boldsymbol{0}} = \left(\frac{\partial L}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T + \left(\frac{\partial \boldsymbol{f}}{\partial \boldsymbol{u}}\right)^T \boldsymbol{\lambda} & \underline{=} 2R\boldsymbol{u} + B^T\boldsymbol{\lambda} & \because R^T = R \\ \dot{\boldsymbol{x}} = \boldsymbol{f}(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{u}) = A\boldsymbol{x} + B\,\underline{\boldsymbol{u}} & \boldsymbol{\Box} \quad \boldsymbol{\Xi} \boldsymbol{\Xi} \boldsymbol{\lambda} \boldsymbol{\Box} \quad \boldsymbol{u} = -\frac{1}{2}R^{-1}B^T\boldsymbol{\lambda} \end{cases}$$

整理された必要条件

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + B\left(\frac{1}{2}R^{-1}B^{T}\lambda\right) & (状態方程式) \\ \dot{\lambda} = -2Qx - A^{T}\lambda & (随伴方程式) \end{cases}$$
 with $x(t_0) = x_0$

ベクトルでまとめて整理 🖒

LQR の状態フィードバック表示 (1/2)

整理された必要条件 (ベクトル形式)

$$\dot{\boldsymbol{q}} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x} \\ \boldsymbol{\lambda} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & -\frac{1}{2}BR^{-1}B^T \\ -2Q & -A^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \boldsymbol{x} \\ \boldsymbol{\lambda} \end{bmatrix} = M\boldsymbol{q}$$

行列指数関数 e^{Mt} igcup と終端時刻 t_1

解
$$\mathbf{q}(t) = \underbrace{e^{M(t-t_1)}}_{\Phi(t)} \mathbf{q}(t_1)$$

- 推移行列 $\Phi(t)$ の 4 分割: $\underline{\Phi(t)} = \begin{bmatrix} \Phi_{11}(t) & \Phi_{12}(t) \\ \Phi_{21}(t) & \Phi_{22}(t) \end{bmatrix}$
- 終端条件 $\boldsymbol{\lambda}(t_1) = \mathbf{0}$ の代入: $\underline{\boldsymbol{q}(t_1)} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x}(t_1) \\ \boldsymbol{\lambda}(t_1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{x}(t_1) \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$

LQR の状態フィードバック表示 (2/2)

$$oldsymbol{x}(t_1)$$
 の消去: $oldsymbol{\lambda}(t) = \Phi_{21}(t) oldsymbol{x}(t_1) = \underbrace{\Phi_{21}(t)\Phi_{11}(t)^{-1}}_{\equiv 2P(t)} oldsymbol{x}(t)$
 $\therefore oldsymbol{\lambda}(t) = 2P(t) oldsymbol{x}(t)$
制御入力 $oldsymbol{u}(t)$ に代入

■ 最適入力: $\boldsymbol{u}(t) = -\frac{1}{2}R^{-1}B^T\boldsymbol{\lambda}(t) = -R^{-1}B^TP(t)\boldsymbol{x}(t)$

$$\therefore \boldsymbol{u}(t) = -R^{-1}B^T P(t) \boldsymbol{x}(t) / /$$
 状態フィードバックで表せた!

謎の行列

$$P(t) \equiv \frac{1}{2}\Phi_{21}(t)\Phi_{11}(t)^{-1}$$

 $\Phi_{ij}(t)$ が邪魔! 微分すると消去できる

リカッチ方程式 (1/2)

行列の時間微分

時間に依存する行列 A(t), B(t) に対して,

1.
$$\{A(t) B(t)\}^{\cdot} = \dot{A}(t) B(t) + A(t) \dot{B}(t)$$

2.
$$\{A(t)^{-1}\}^{\cdot} = -A(t)^{-1} \dot{A}(t) A(t)^{-1}$$

$$\dot{P} = \frac{1}{2}\dot{\Phi}_{21}\Phi_{11}^{-1} + \frac{1}{2}\Phi_{21}(\Phi_{11}^{-1}) = \frac{1}{2}\underline{\dot{\Phi}_{21}\Phi_{11}^{-1}} - \underbrace{\frac{1}{2}\Phi_{21}\Phi_{11}^{-1}}_{P} \underline{\dot{\Phi}_{11}\Phi_{11}^{-1}}$$

推移行列の性質
$$\bigcirc$$
 $\left\{ ar{\Phi}_{11} = M_{11}\Phi_{11} + M_{12}\Phi_{21} \right.$ $\left. \dot{\Phi}_{21} = M_{21}\Phi_{11} + M_{22}\Phi_{21} \right.$

$$\frac{\dot{\Phi}_{21}\Phi_{11}^{-1}}{\dot{\Phi}_{11}\Phi_{11}^{-1}} = (M_{21}\Phi_{11} + M_{22}\Phi_{21})\Phi_{11}^{-1} = M_{21} + M_{22}(2P)$$
 \dot{P} に代入
$$\frac{\dot{\Phi}_{21}\Phi_{11}^{-1}}{\dot{\Phi}_{11}\Phi_{11}^{-1}} = (M_{11}\Phi_{11} + M_{12}\Phi_{21})\Phi_{11}^{-1} = M_{11} + M_{12}(2P)$$

リカッチ方程式 (2/2)

$$\dot{P} = \frac{1}{2}M_{21} + M_{22}P - P(M_{11} + 2M_{12}P)$$
$$= \frac{1}{2}M_{21} + M_{22}P - PM_{11} - P(2M_{12})P$$

八 代入
$$\begin{cases} M_{11} = A, & M_{12} = -\frac{1}{2}BR^{-1}B^T \\ M_{21} = -2Q, & M_{22} = -A^T \end{cases}$$

- $\dot{P} = -Q A^T P PA + PBR^{-1}B^T P / /$ リカッチ方程式という!
- 境界条件: $P(t_1) = O$ テキスト参照

最適レギュレータの解法

有限時間 LQR

最適レギュレータ (LQR) 問題の最適入力は,

$$\boldsymbol{u}(t) = -K(t) \, \boldsymbol{x}(t), \quad K(t) \equiv R^{-1} B^T \, P(t)$$

で与えられる.行列 P(t) は,次のリカッチ方程式の解である.

$$\dot{P} = -Q - A^T P - PA + PBR^{-1}B^T P, \quad P(t_1) = O$$
 零行列

- 時間変化するゲイン $K(t) = R^{-1}B^T P(t)$ を可変ゲインという.
- lacksquare リカッチ方程式の解 P(t) は , 状態量 $oldsymbol{x}(t)$ とは無関係に求まる .



応用上の利点

システムの構造 A,B,Q,R から , 制御器を事前に設計できる .

実習9.1 実習8.1で観察した終端自由の最適制御問題,

$$\begin{cases} \min: J = \int_{t_0}^{t_1} q \, x(\tau)^2 + r \, u(\tau)^2 d\tau, \\ \text{sub.to}: \dot{x}(t) = a \, x(t) + b \, u(t), \quad x(t_0) = x_0, \quad x(t_1) = 任意 \end{cases}$$

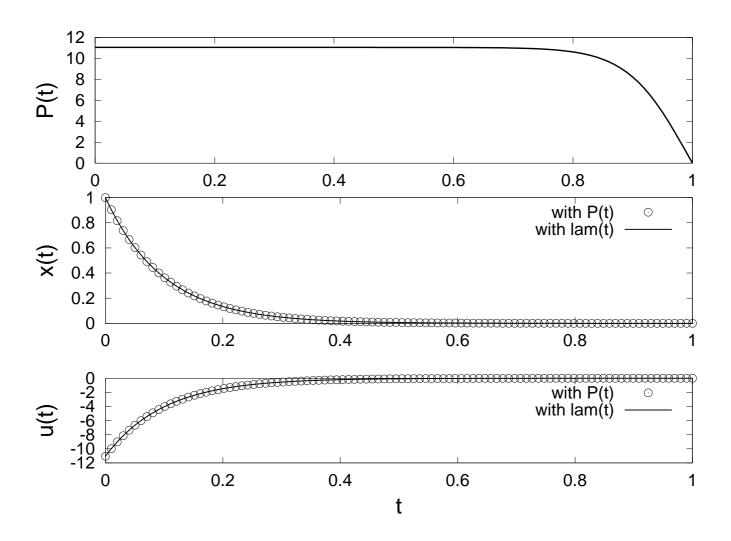
は最適レギュレータ問題となる.対応するリカッチ方程式,

$$\dot{P} = -P - aP - Pa - Pb \frac{1}{r}bP, \quad P(t_1) = 0$$

の数値解 P(t) を求め,制御入力 $u(t)=-\frac{1}{r}bP(t)x(t)$ と状態量 x(t) の時間応答を観察せよ.次に,終端時刻 t_1 を増加させ,P(t) のグラフがどう変化するか観察せよ.

解答例

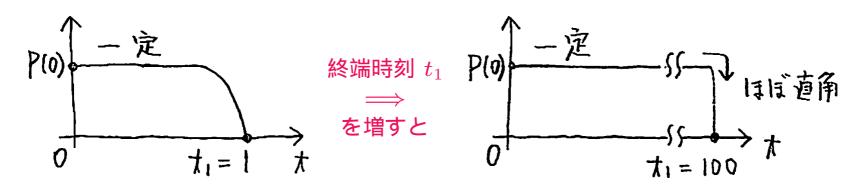
Code 13 を実行した後に , Code 14 を実行する . 🖒 次のスライド



■ 中段・下段 … 実線は実習 8.1 の時間応答 . が今回求めた時間応答 . 同じ問題の解なので , 両者は重なる .

無限時間 最適レギュレータ

■ 実習 **9.1** のリカッチ方程式の解 *P(t)* の性質:



- 実は , 一般に $t_1=\infty \implies P(t)=P(0)$ 定数行列
- $lacksymbol{\blacksquare}$ ゆえに , $t_1=\infty$ \Longrightarrow $\dot{P}(t)=O$ 零行列
- $\dot{P} = -Q A^T P PA + PBR^{-1}B^T P = O$

リカッチ代数方程式という!

最適レギュレータの解法 (無限時間)

無限時間 LQR

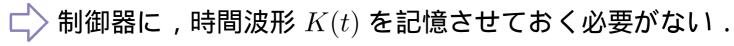
終端時刻が $t_1 = \infty$ のとき , 最適レギュレータ (LQR) の最適入力は ,

$$\boldsymbol{u}(t) = -K \boldsymbol{x}(t), \quad K \equiv R^{-1}B^T P(0)$$

ただし,行列P(0)は,次のリカッチ代数方程式の解である.

$$A^T P + PA - PBR^{-1}B^T P + Q = O \quad (零行列)$$

■ ゲインが , 固定ゲイン $K = R^{-1}B^T P(0)$ となる .





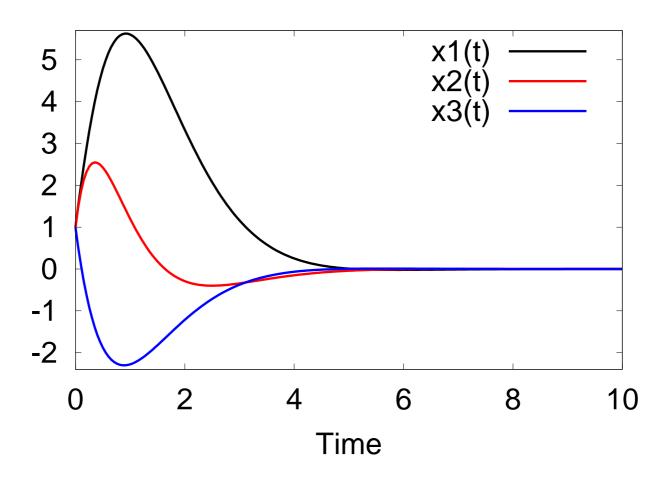
応用上の利点

制御器に計時機能が不要「掛けっぱなし」の制御に適す、

実習 9.2 Code 15 を実行せよ. 乱数で無作為に生成した A, b に対して,無限時間最適レギュレータ K が求まり,状態量の時間応答がプロットされる. Octave/Scilab 等には,最適レギュレータを求める専用の関数があり,ユーザーがリカッチ代数方程式を解く必要はない.

解答例

乱数で状態方程式を生成するため,時間応答は実行ごとに変化する.



第13回 動的システム入門

演習3 ― 最適レギュレータ

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25

演習の進め方

- テキストの 13 章「演習 3」を自習せよ.
- グループワークを成績評価の前提条件とする.
 - 決して単独では進めず,2名以上のグループで取り組むこと.
 - 分からないことがあれば,まずグループで解決せよ.
 - それでも分からなければ , 周辺のグループと共同で解決せよ .
 - 分かる学生がクラスに 1 人も居なければ , 代表者が教員に相談せよ .

グループワークの重要性

権威 (授業なら教員) に過度に依存せず,同格の仲間達と問題解決を図れる能力は,社会に出て高く評価される.自主的でありながら協調性も高いという,絶妙な評価につながる.

第14回 動的システム入門

レポートの出題

宇都宮大学 工学研究科 吉田 勝俊

http://edu.katzlab.jp/lec/dsys/

Last update: 2012.7.25