1 カルマンフィルターの作成

 q, ω の真値は式 (6) を課題 1 で議論した方法により数値積分することで求めることができる. ここでは、状態方程式 (8) を離散化して、離散化カルマンフィルタを組むことによって真値からのずれ x を推定することを考える. 状態 k-1 から k への遷移が、次の線形の推移行列

$$\dot{x_k} = \Phi_{k-1} x_{k-1} + \Gamma_{k-1} w_{k-1} \tag{1}$$

で与えられるとすると、式(8)より

$$\phi_k = e^{A(t)\Delta t} \tag{2}$$

$$\Gamma_{k} = A(t)^{-1} (e^{A(t)\Delta t} - I)B(t)$$
(3)

となる. 離散カルマンフィルタのアルゴリズムは、以下のようになる. ただし、

- 1. $\overline{x_k}$: 観測を行う前の真値からのずれ x_k の推定値
- $2. \hat{x_k}$: 観測を行った後の真値からのずれ x_k の推定値
- 3. M_k : 観測を行う前の推定誤差の共分散 (P_{k-1} と状態方程式による推定)
- 4. Pk: 観測を行った後の推定誤差の共分散

とする.

- 1. 真値は課題 1 のシミュレータに、外乱トルク w(乱数を使ってホワイトノイズとして作成)を加えて (6) 式を時間積分して作成する.
- 2. 状態遷移時の更新 (0.01 秒おき): システム推定値は, 最初適当な初期値を乱数で発生させ, (6) 式を w=0 で時間積分することで求める. また, M_k と P_k を

$$M_{k} = \Phi_{k-1} P_{k-1} \Phi_{k-1}^{\mathrm{T}} + \Gamma_{k-1} Q_{k-1} \Gamma_{k-1}^{\mathrm{T}}$$
(4)

$$P_k = M_k \tag{5}$$

によって更新していく. 観測を行っていないので, 観測による補正は行っていない (第二式) ことに注意する.

3. 観測時の更新 (0.1 秒おき): 真値からのずれ x は実際には計算できないので、観測方程式 (式(15)) から z を計算することはできない. よって観測によって得られる y と推定系より得られる \hat{y} (推定系では v=0) から、

$$z_k = y_k - \hat{y_k} \tag{6}$$

と計算する. 推定誤差の共分散 P は

$$P_{k} = M_{k} - M_{k} H_{k}^{\mathrm{T}} (H_{k} M_{k} H_{k}^{\mathrm{T}} + R_{k})^{-1} H_{k} M_{k}$$

$$(7)$$

と更新され、カルマンゲイン K_k を

$$K_k = P_k H_k^{\mathrm{T}} R_k^{-1} \tag{8}$$

と計算する.

4. 観測を行った後の x_k の推定値は、

$$\hat{x_k} = K_k z \tag{9}$$

と推定される. 推定系 $\begin{bmatrix} q \\ \omega \end{bmatrix}_k$ は,

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{q} \\ \boldsymbol{\omega} \end{bmatrix}_k = \begin{bmatrix} \boldsymbol{q} \\ \boldsymbol{\omega} \end{bmatrix}_k + \hat{\boldsymbol{x}_k} \tag{10}$$

と更新される. また更新時に Quartanion のノルムを保存するため, 正規化する.

以上で述べたカルマンフィルターの構成を図にすると、図 1 のようになる。またカルマンフィルターを含めたシステム全体のブロック線図は、図 2 のようになる。

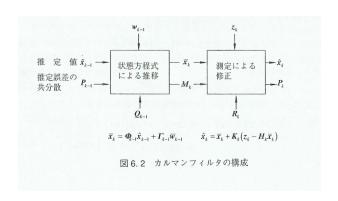


Figure 1: カルマンフィルタの構成

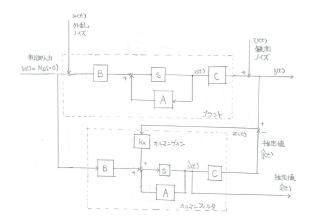


Figure 2: ブロック線図