

## ロケットの状態空間モデル

### 1. 状態空間モデルとは

状態空間モデルとは、状態モデルと観測モデルで構成されたものである。たとえば、ある森の中にいるシカの生息頭数のモデルが、状態モデルであり、その森で毎日観測されるシカの頭数のモデルが、観測モデルである。より具体的には、 $x_t$ を時間 $t$ におけるシカの生息頭数とし、

$$x_t = f_t(x_{t-1}) + v_t$$

という漸化式が状態モデルである。ここで、 $v_t$ は状態ノイズと呼ばれる。そして $y_t$ を時刻 $t$ におけるシカの観測した頭数とし、 $y_t$ と $x_t$ を関係付ける

$$y_t = g_t(x_t) + w_t$$

という式が観測モデルである。ここで、 $w_t$ は観測ノイズと呼ばれる。

表 1

時刻 $t$	1	2	3	4	5
状態データ $x_t$	33	35	30	38	42
観測データ $y_t$	4	4	3	5	6

例えば、上のようなデータに関して、 $a, b$ を定数とした以下のような式が、シカの状態空間モデルの簡単な例である。

$$x_t = ax_{t-1} + v_t, \quad y_t = bx_t + w_t$$

特に $w_t$ も定数なら、 $y_t = bx_t + w_t$ は、直線の式となる

観測データ $y_t$ から、状態データ $x_t$ をどのように予想するかが、状態空間モデルのテーマである。

問題 1.  $y_t$ に対する $x_t$ の回帰直線 $y_t = ax_t + b$ と相関係数 $r$ を求めよ。

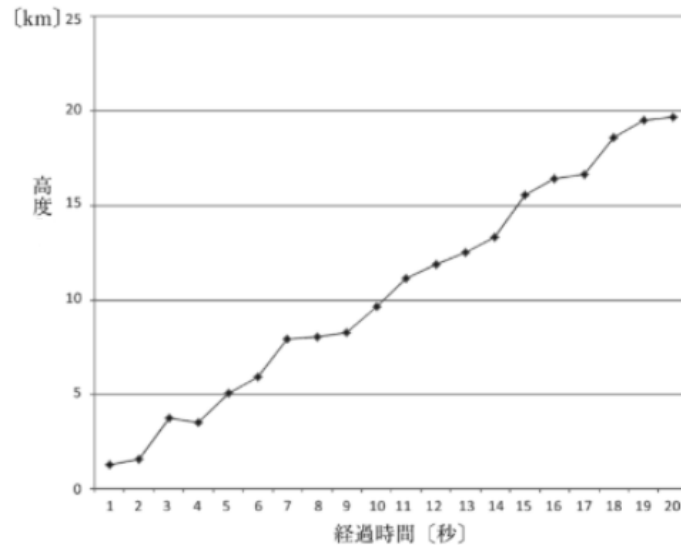
### 2. ロケットの観測方程式と状態方程式

ロケットの高度に関する簡単な状態空間モデルを説明する。

表 2

経過データ[秒] $t$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
高度データ[km] $y_t$	1.27	1.58	3.71	3.51	5.07	5.91	7.92	8.02	8.24	9.63

経過データ[秒] $t$	11	12	13	14	15	16	17	18	19	20
高度データ[km] $y_t$	11.13	11.88	12.54	13.32	15.58	16.40	16.63	18.60	19.50	19.69



高度データ [km] $y_t$  のグラフがギザギザであるのは、高度センサーの精度がロケットの上昇速度に追いつかず、計測結果に大きなばらつきが出てしまっているからである。

高度センサーのデータを、うまく補正する必要がある。もっとも簡単な観測方程式は以下のように定義される。

観測方程式： $x$  をロケットの確率推定高度とし、

$$y = ax + v$$

$y$  は観測値、 $x$  はガウス分布  $N(\mu, \sigma^2)$  に確率的に従うものとし、 $\mu$  を推定高度とする。そして、 $a$  は  $x$  の増幅率という定数である。さらに、 $v$  はノイズ項で  $N(0, \tau^2)$  に確率的に従うものとする。

特に、 $a = 1$  のときの観測方程式は  $y = x + v$  となるが、これは、確率推定高度  $x$  と観測値  $y$  の誤差  $v$  が  $N(0, \tau^2)$  程度であることを意味する。

$x$  の時間変化に伴う状態方程式を以下のように定義する。

状態方程式：

$$x_t = bx_{t-1} + cw + m$$

$x_t$  は  $N(\mu_t, \sigma_t^2)$  に確率的に従い、 $w$  はノイズ項で  $N(0, \rho^2)$  に確率的に従うものとする。 $m$  は制御項で、 $b, c$  は増幅率と呼ばれるものである。

特に、 $b = 1, m = 1$  の状態方程式は  $x_t = x_{t-1} + cw + 1$  となるが、これは確率推定高度  $x_t$  と  $x_{t-1}$  の誤差  $cw + 1$  で、 $w$  が  $N(0, \rho^2)$  程度であることを意味する。さらの  $c = 0$  とすると状態方程式は  $x_t = x_{t-1} + 1$  となり、 $t$  が +1 増えるたびに、 $x_t$  も +1 増えることを意味するので、ロケットの状態方程式の場合、 $m$  はロケットの推定移動高度を意味する。

さて、まず $t = 0$ でのロケットの状態 $x_0$ を $N(0,1)$ に従っているとす。さらに $b, c, w, m$ はいずれも分かっているとす。このとき、状態方程式 $x_1 = bx_0 + cw + m$ より

$$\mu_1 = b\mu_0 + cw + m$$

であり、さらに、 $\sigma_1^2$ についても分散に関する一般公式 $V[X + Y] = V[X] + V[Y]$ と $V[\alpha X + \beta] = \alpha^2 V[X]$ より

$$\sigma_1^2 = b^2 \sigma_0^2 + c^2 \rho^2$$

であり、 $\sigma_1^2$ がわかる。つまり、 $t = 1$ でのロケットの状態 $x_1$ が $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ に従うことがわかる。

次に、実測値 $y_1$ と状態値 $x_1$ に関する観測方程式 $y_1 = ax_1 + v$ と、 $x_1$ が事前分布 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ に従っていると考える。そうするとベイズ更新

$$p(x_1|y_1) = \frac{p(y_1|x_1)p(x_1)}{p(y_1)}$$

を考えることができ、 $x_1$ の事後分布 $N(\mu'_1, \sigma'^2_1)$ が得られる。これで分布 $N(\mu'_1, \sigma'^2_1)$ が $x_1$ の確率的な状態として確定するので、事後分布 $N(\mu'_1, \sigma'^2_1)$ を改めて $x_1$ の分布 $N(\mu_1, \sigma^2_1)$ と書き直す。

$x_1$ が $N(\mu_1, \sigma^2_1)$ に従うことが確定したとす。そうすると、たとえば $x_1$ の95%信頼区間を推定することができる。95%信頼係数は $\pm 1.96$ であることがわかっているので、

$x_1$ の95%信頼区間は

$$\mu_1 - 1.96\sigma_1 \leq x_1 \leq \mu_1 + 1.96\sigma_1$$

となる。

問題2.  $x_1$ が $N(2,0.5)$ に従うとき、 $x_1$ の90%信頼区間を推定せよ。

### 3. 観測方程式のベイズ更新

観測方程式

$$y = ax + v$$

において、ノイズ $v$ は $N(0, \tau^2)$ に従うとす。

以下、 $x$ の事前分布 $p(x)$ は $N(\mu, \sigma^2)$ とすとき、 $x$ の事後分布 $N(\mu', \sigma'^2)$ について説明する。

$E(y)$ を $y$ の平均、 $V(y)$ を $y$ の分散とすると、

$$E(y) = E(ax + v) = aE(x) + 0 = ax$$

$$V(y) = V(ax + v) = a^2 V(x) + V(v) = a^2 \times 0 + \tau^2 = \tau^2$$

である。よって、尤度 $p(y|x)$ は $N(ax, \tau^2)$ に従うことがわかる。次の定理よって、 $x$ の事後分布 $N(\mu', \sigma'^2)$ が確定する。

**定理** 観測方程式  $y = ax + v$  において、ノイズ  $v$  は  $N(0, \tau^2)$  に従い、 $x$  の事前分布  $p(x)$  は  $N(\mu, \sigma^2)$  とする。このとき、 $x$  の事後分布  $p(x|y)$  は  $N(\mu', \sigma'^2)$  に従い、

$$\mu' = \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2 \sigma^2 + \tau^2}, \quad \sigma'^2 = \frac{\sigma^2 \tau^2}{a^2 \sigma^2 + \tau^2}$$

である。

(証明) ベイズの定理より

$$\begin{aligned} p(x|y) &\propto p(y|x)p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\tau^2}} e^{-\frac{(y-ax)^2}{2\tau^2}} \times \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \\ &\propto e^{-\frac{(y-ax)^2}{2\tau^2} - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} = e^{-\frac{(-2axy+a^2x^2)}{2\tau^2} - \frac{(x^2-2\mu x)}{2\sigma^2}} \times e^{-\frac{y^2}{2\tau^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2}} \end{aligned}$$

$e^{-\frac{y^2}{2\tau^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2}}$  は定数より、

$$p(x|y) \propto e^{-\frac{(-2axy+a^2x^2)}{2\tau^2} - \frac{(x^2-2\mu x)}{2\sigma^2}}$$

指数部分だけ整理すると、

$$\begin{aligned} -\frac{(-2axy+a^2x^2)}{2\tau^2} - \frac{(x^2-2\mu x)}{2\sigma^2} &= -\frac{a^2\sigma^2 + \tau^2}{2\tau^2\sigma^2} \left( x - \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2\sigma^2 + \tau^2} \right)^2 - \left( \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2\sigma^2 + \tau^2} \right)^2 \\ -\frac{a^2\sigma^2 + \tau^2}{2\tau^2\sigma^2} \times \left( \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2\sigma^2 + \tau^2} \right)^2 &\text{ は定数より} \end{aligned}$$

$$p(x|y) \propto e^{-\frac{a^2\sigma^2 + \tau^2}{2\tau^2\sigma^2} \left( x - \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2\sigma^2 + \tau^2} \right)^2}$$

これは、事後分布が  $N(\mu', \sigma'^2)$  に従い

$$\mu' = \frac{a\sigma^2 y + \tau^2 \mu}{a^2\sigma^2 + \tau^2}, \quad \sigma'^2 = \frac{\sigma^2 \tau^2}{a^2\sigma^2 + \tau^2}$$

であることを意味する。Q.E.D.

**問題 3.** 観測方程式  $y = 2x + v$  において、 $y = 3$  で、ノイズ  $v$  は  $N(0, 1)$  に従い、 $x$  の事前分布  $p(x)$  は  $N(1, 0.5)$  とする。このとき、 $x$  の事後分布  $N(\mu', \sigma'^2)$  を求めよ。

#### 4. ロケットの状態空間モデルによるシミュレーション

第2節で定義した観測方程式と状態方程式を用いて、ロケットの高度を推定していこう。そのために、ロケットを発射する前の初期パラメータを以下のように設定する。

(1) 状態方程式

$$x_t = bx_{t-1} + cw + m$$

$x_t$ が $N(\mu_t, \sigma_t^2)$ に従うとき,

$$\mu_t = b\mu_{t-1} + c\mu_w + m, \quad \sigma_t^2 = b^2\sigma_{t-1}^2 + c^2\rho^2$$

初期パラメータの設定は以下とする.

$$b = 1, \quad m = 1, \quad c = 0.5, \quad \mu_w = 0, \quad \rho^2 = 1, \quad x_0 \text{は} N(0,1), \quad w \text{は} N(\mu_w, \rho^2) \text{に従う.}$$

(2) 観測方程式

$$y = ax + v$$

初期パラメータの設定は以下とする.

$$a = 1, \quad v \text{は} N(0,1) \text{に従う. つまり} \tau^2 = 1 \text{とする.}$$

このとき, 事後分布 $N(\mu'_t, \sigma_t'^2)$ は,

$$\mu'_t = \frac{a\sigma_t^2 y + \tau^2 \mu_t}{a^2 \sigma_t^2 + \tau^2}, \quad \sigma_t'^2 = \frac{\sigma_t^2 \tau^2}{a^2 \sigma_t^2 + \tau^2}$$

である.

シミュレーション (t = 1秒後)

$\mu_1$ と $\sigma_1^2$ の計算:  $x_0$ は $N(0,1)$ に従うので,  $\mu_0 = 0, \sigma_0^2 = 1, \mu_w = 0, \rho^2 = 1$ であり,  $x_1 = bx_0 + cw_0 + 1$ より,

$$\mu_1 = b\mu_0 + c\mu_w + m = 1, \quad \sigma_1^2 = b^2\sigma_0^2 + c^2\rho^2 = 1 \times 1 + 0.5^2 \times 1 = 1.25$$

$\mu_1'$ と $\sigma_1'^2$ の計算:  $\mu_1 = 1, \sigma_1^2 = 1.25, y = 1.27, \tau^2 = 1$ より

$$\mu_1' = \frac{a\sigma_1^2 y + \tau^2 \mu_1}{a^2 \sigma_1^2 + \tau^2} = \frac{1 \times 1.25 \times 1.27 + 1 \times 1}{1 \times 1.25 + 1} = 1.15$$

$$\sigma_1'^2 = \frac{\sigma_1^2 \tau^2}{a^2 \sigma_1^2 + \tau^2} = \frac{1.25 \times 1}{1 \times 1.25 + 1} \sim 0.556$$

シミュレーション (t = 2秒後)

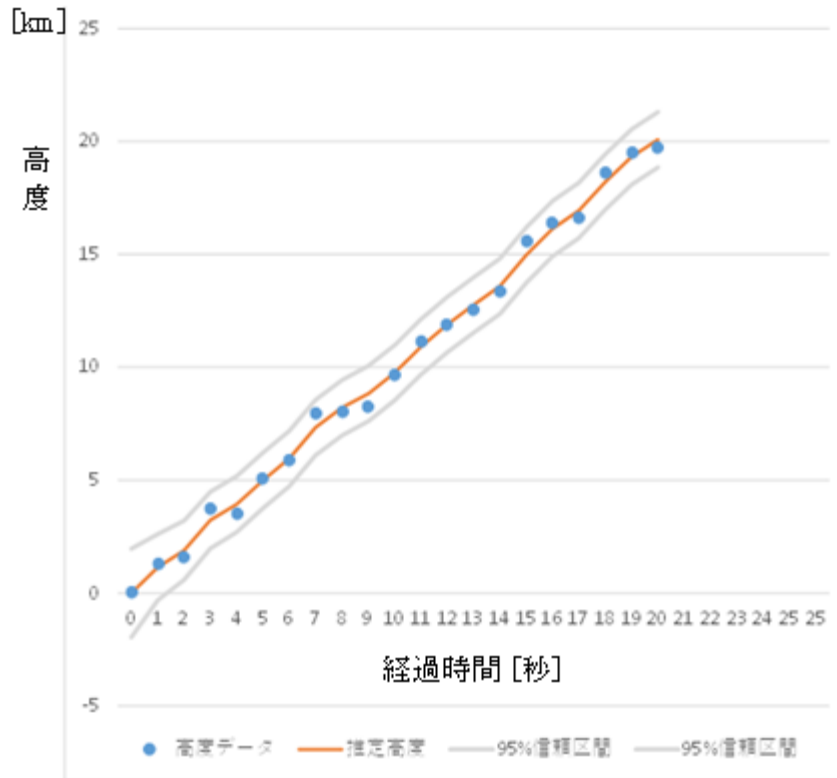
$\mu_2$ と $\sigma_2^2$ の計算:  $\mu_1 = 1.15, \mu_w = 0, \sigma_1^2 = 0.556, \rho^2 = 1$ であり

$$\mu_2 = b\mu_1 + c\mu_w + m = 2.15, \quad \sigma_2^2 = b^2\sigma_1^2 + c^2\rho^2 = 0.806$$

$\mu_2'$ と $\sigma_2'^2$ の計算:  $\mu_2 = 2.15, \sigma_2^2 = 0.806, y = 1.58, \tau^2 = 1$ より

$$\mu_2' = \frac{a\sigma_2^2 y + \tau^2 \mu_2}{a^2 \sigma_2^2 + \tau^2} = \frac{1 \times 0.806 \times 1.58 + 1 \times 2.15}{1 \times 0.806 + 1} \sim 1.896$$

$$\sigma_2'^2 = \frac{\sigma_2^2 \tau^2}{a^2 \sigma_2^2 + \tau^2} = \frac{0.806 \times 1}{1 \times 0.806 + 1} \sim 0.446$$



上のグラフは、ロケットの高度データ、推定高度、95%信頼区間を示したものである。

問題4.  $\mu_2 = 1.896$ ,  $\sigma_2^2 = 0.446$ を用いて $\mu_3$ と $\sigma_3^2$ の値および $\mu_4$ と $\sigma_4^2$ の値をそれぞれ求めよ。

解答

問題1.  $x_t = 1.58x_t + 27.46$ ,  $r = 0.99$     問題2.  $0.614 \leq x_1 \leq 3.386$

問題3.  $N\left(\frac{4}{3}, \frac{1}{6}\right)$     問題3.  $\mu_3 = 3.230$ ,  $\sigma_3^2 = 0.410$ ,  $\mu_4 = 3.944$ ,  $\sigma_4^2 = 0.398$