

Metropolis-Hastings のアルゴリズム

樋口さぶろお

龍谷大学大学院理工学研究科数理情報学専攻

理論物理学特論 L12(2013-12-10 Tue)

今日の目標

- 1 Metropolis-Hastings 法で、与えた確率分布が MC の定常状態になっていることが説明できる.
- 2 Metropolis-Hastings 法のプログラムが書ける



<http://hig3.net>

L10-S1

Quiz 解答:マルコフ過程

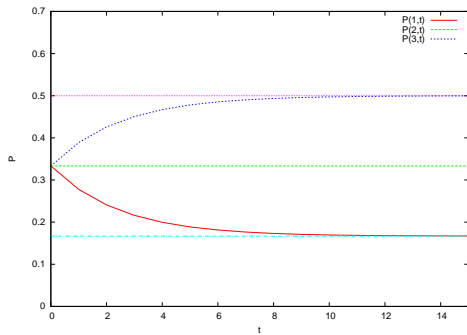
- ① 固有値 $\lambda = 1$ に対応する T の固有ベクトルで, 確率ベクトルの条件 $\sum_i u_i = 1$ より, $\vec{u}(\infty) = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$.
- ②
- ③ a, b, c を初期条件から定まる定数として,

$$\vec{u}(t) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -4 & 0 & 2 \\ 3 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \left(\frac{2}{5}\right)^t & & \\ & \left(\frac{2}{3}\right)^t & \\ & & 1^t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}.$$

初期条件 $\vec{u}(0) = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ より, $a = 0, b = -c = -\frac{1}{6}$ すなわち,

$$\vec{u}(t) = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} - \frac{1}{6} \left(\frac{2}{3}\right)^t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

よって, $t \rightarrow \infty$ で定常状態に近づくことがわかる.



L11-S1

Quiz 解答:マルコフ過程

- ① 遷移行列 T の固有値 λ , 固有ベクトル \mathbf{u} を求めると,

$$\lambda = 1, \omega, \omega^2$$

$$\mathbf{u} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ \omega \\ \omega^2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ \omega^2 \\ \omega \end{pmatrix}$$

固有値 $\lambda = 1$ の固有ベクトルは $\frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ のみであり, これが唯一の定常状態.

- ② 他の固有値 $\lambda = \omega, \omega^2$ は, $|\omega| = |\omega^2| = 1$ を満たす. よって, 一般には定常状態への収束は保証されない.

実際,

$$P(x, t) = P((x - t) \bmod 3, 0)$$

であり, 定常状態に収束するのは, 最初から $P(x, 0) = \frac{1}{3}$ という定常状態にあったときに限られる.

Metropolis-Hastings のアルゴリズム

L12-Q1

Metropolis-Hastings 法

サンプルプログラムを書き替えて, Metropolis-Hastings 法で, 標本を生成してみよう.