

# ベータ二項分布 VS イジング模型

03153 八巻 真人 (非線形物理学講座)

## 1 目的

イジング模型は2値の確率変数  $S (= \pm 1)$  の間に強い相関を持たせることにより、強磁性-常磁性の相転移を記述するモデルとして提出されている。一方ベータ二項分布 (BBD) はバイオメトリックスなどの分野で相関のあるデータを記述するモデルとしてよく用いられる。本研究ではこの二つの確率分布関数の比較を行なった。

## 2 ベータ二項分布とイジング模型

- ベータ二項分布  
ベータ二項分布は、二項分布のベータ分布による重ね合わせとして定義されている。まず、二値の確率変数  $X_i = 0, 1$  を  $N$  個用意し、確率  $q$  で  $X_i = 1$  が実現するとする。  $X_i$  と  $X_j$  が独立の場合、確率分布は二項分布となる。

$$\text{Prob}\left(\sum_{i=1}^N X_i = n\right) = {}_N C_n q^n (1-q)^{N-n}$$

また、同時分布関数は、

$$P(X_1, X_2, \dots, X_N) = \prod_{i=1}^N q^{X_i} (1-q)^{1-X_i}$$

である。ベータ二項分布はこの確率  $q$  をベータ分布  $f(q)$

$$f(q) = \frac{q^{\alpha-1} (1-q)^{\beta-1}}{B(\alpha, \beta)}$$

で重ね合わせる。確率分布関数は

$$\begin{aligned} \text{Prob}\left(\sum_{i=1}^N X_i = n\right) \\ = {}_N C_n \int_0^1 f(q) q^n (1-q)^{N-n} dq \end{aligned}$$

同様に同時分布関数は

$$\begin{aligned} P(X_1, X_2, \dots, X_N) \\ = \int_0^1 \prod_{i=1}^N q^{X_i} (1-q)^{1-X_i} f(q) dq \end{aligned}$$

このとき  $X_i$  の期待値  $\langle X_i \rangle$  と、  $X_i$  と  $X_j$  の相関は  $Cor(X_i, X_j)$  は、

$$\begin{aligned} p &= \langle X_i \rangle = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} \\ \rho &= Cor(X_i, X_j) = \frac{1}{\alpha + \beta + 1} \end{aligned}$$

以下、この分布のことを、BBD( $N, p, \rho$ ) と書くことにする。

- イジング模型  
スピンが  $S_i = \pm 1$  を取るもので確率密度関数は、

$$P(S_1, S_2, \dots, S_N) = \frac{e^{-\beta E(S_1, S_2, \dots, S_N)}}{Z_N(\beta, H)}$$

で表される。またエネルギー  $E$  は、  $J$  を最隣接スピン間の相互作用によるエネルギーとすると、

$$E(S_1, S_2, \dots, S_N) = -J \sum_{ij} S_i S_j - H \sum_{i=1}^N S_i$$

となる。

## 3 方法

完全グラフと正方格子上の二つの場合において、各頂点が下の確率分布にしたがって0か1をとることにします。

$$\begin{aligned} P(n) &= \frac{p(1-\rho) + n\rho}{1 + (z-1)\rho} \\ P(n) &= \frac{e^{\frac{J}{2}(2n-z)+h}}{2 \cosh\left(\frac{J}{2}(2n-z) + h\right)} \end{aligned}$$

ギブスサンプリングという手法を用いたシミュレーションを行なって確率分布を求めます。  $p$  は、  $\langle X_i \rangle$ 、  $h$  は  $\langle X_i \rangle$  をコントロールする定数、  $\rho, J$  は相関のパラメータを表しています。  $z$  は、サイトのまわりの頂点数の数、また  $n$  は1を取った周りの点の数を表しています。

## 4 結果と考察

BBDは  $\rho$  を大きくしていくと山がなだらかになっていくのに対し、イジング模型は  $J$  を大きくしていくと山が二つになった。