MPF 及び CD-method の objection function を整理したノートです。

## 1 CD-method

$$CD(p^{(0)}||p^{(1)}) := KL(p^{(0)}||p^{(\infty)}) - KL(p^{(1)}||p^{(\infty)})$$
 (1)

$$= \sum_{x} p^{(0)}(x) \log(\frac{p^{(0)}(x)}{p^{(\infty)}(x|\theta)}) - \sum_{x} p^{(1)}(x|\theta) \log(\frac{p^{(1)}(x|\theta)}{p^{(\infty)}(x|\theta)})$$
(2)

$$= -\sum_{x} p^{(0)}(x) \log(p^{(\infty)}(x|\theta)) + \sum_{x} p^{(1)}(x|\theta) \log(\frac{p^{(1)}(x|\theta)}{p^{(\infty)}(x|\theta)}) + const$$
 (3)

ただし、 $p^{(0)}$  は経験分布。 $p^{(1)}$  は経験分布から 1 MC-step で到達できる確率分とします。一次元 (サイト数 d) イジングモデル、かつ、パラメータが一様 (一変数) の場合は分配関数を簡単に書くことができ、以下のような式になります。

$$Z(\theta) = (2\cosh(\theta))^d + (2\sinh(\theta))^d \tag{4}$$

$$p^{(0)}(x) = \frac{1}{|\mathcal{D}|} \sum_{y \in \mathcal{D}} \prod_{j=1}^{d} \delta(x_j, y_j)$$
 (5)

従って、第1項目は

$$\sum_{x} p^{(0)}(x) \log(\frac{p^{(0)}(x)}{p^{(\infty)}(x|\theta)}) = \frac{1}{|\mathcal{D}|} \{ -\sum_{x \in \mathcal{D}} E(x|\theta) - \log((2\cosh(\theta))^d + (2\sinh(\theta))^d) \} - \log(|\mathcal{D}|)$$
 (6)

1MC-step の遷移で得られる確率分布は以下のように考えました。

まずは、初期状態と次の遷移先の同時確率を、初期状態の変数を周辺化するとみなします  $(p^{(1)}(x)$  は一度の遷移で到達でき変数の確率分布であるため)。

$$p^{(1)}(x) = \sum_{x':all} p(x|x')p(x')^{(0)} = \sum_{x'\in\mathcal{D}} p(x|x')\frac{1}{|\mathcal{D}|}$$
(7)

経験分布はデータに含まれている状態のみ有限の値を持つとします

$$p^{(0)}(x) = \begin{cases} \frac{1}{|\mathcal{D}|} & \text{for } x \in \mathcal{D} \\ 0 & \text{for } x \notin \mathcal{D} \end{cases}$$
 (8)

また、p(x|x') は humming 距離 1,0 またはそれ以上かの 3 通り場合分けをして考えます。

$$p(x|x') = \begin{cases} d^{-1}(1 + \exp\{-E(x'|\theta) + E(x|\theta)\})^{-1} & \text{for } ||x - x'|| = 1\\ 1 - \sum_{x:\text{all},||x - x'|| = 1} d^{-1}\{1 + \exp(-E(x'|\theta) + E(x|\theta))\}^{-1} & \text{for } ||x - x'|| = 0\\ 0 & \text{for } ||x - x'|| > 1 \end{cases}$$
(9)

x=x' の場合は任意の確率変数 x,y に対して、 $\sum_{x:all} p(x|y)=1$  であることから導かれます。従って、1MC-step で遷移可能な確率分布は

$$p^{(1)}(x) = |\mathcal{D}|^{-1} \sum_{x' \in \mathcal{D}} p(x|x') \tag{10}$$

$$= |\mathcal{D}|^{-1} \sum_{x' \in \mathcal{D}, ||x-x'|| = 1} p(x|x') + |\mathcal{D}|^{-1} \sum_{x' \in \mathcal{D}: x' = x} p(x|x')$$
(11)

この  $p^{(1)}$  を CD の第 2 項目に代入すれば良いのだと思います。

## 2 MPF

1MC-step の遷移で得られる MPF の objective-function は

$$MPF(\theta) = KL(p^{(0)}||p^{(1)}) = -\sum_{x:all} p^{(0)}(x)\log(p^{(1)}(x|\theta)) + const$$
(12)

 ${
m CD}$  の章で得られた  $p^{(1)}$  を用いると以下の式を得られます

$$MPF(\theta) = -\sum_{x:all} p^{(0)}(x) \log(p^{(1)}(x|\theta))$$
 (13)

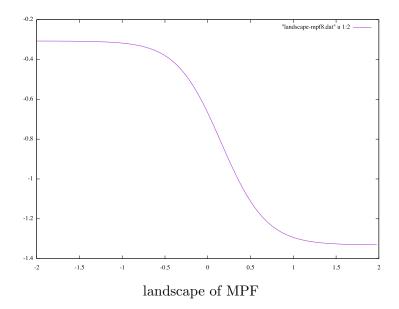
$$= -\frac{1}{|\mathcal{D}|} \sum_{x \in \mathcal{D}} \log(p^{(1)}(x|\theta)) \tag{14}$$

$$= -\frac{1}{|\mathcal{D}|} \sum_{x \in \mathcal{D}} \log \{ \sum_{x' \in \mathcal{D}, ||x - x'|| = 1} \{ d^{-1} (1 + \exp\{-E(x'|\theta) + E(x|\theta)\})^{-1} \}$$
 (15)

$$+1 - \sum_{x':\text{all}, \|x - x'\| = 1} d^{-1} \{ 1 + \exp(-E(x|\theta) + E(x'|\theta)) \}^{-1} \} \}$$
 (16)

式の意味としては、最初の状態点に 1MC-step 先でも止まる確率分布となっています。(たぶん、最後の行が間違っているのではないかと思います。)

一応  $MPF(\theta)$  の一次元 d=16, パラメータ数が 1 つ (真値 =0.5) の場合で、プロットすると以下の様な図を得ました (本来局値に成るべき 0.5 に局値が現れません。何かが変です。)。 縦軸は MPF の値で、横軸はパラメータです。



## 3 整理し直し

 $p^{(1)}(x|\theta)$  をもう一度考え直して