

# 量子ビット系における無情報事前分布と最適施設配置問題

大阪大学・基礎工 田中 冬彦

量子統計モデルにおける無情報事前分布を導出する原理は、通常のベイズ統計に比べてはるかに難しい。例えば、ジェフリーズ事前分布に相当するものは、量子フィッシャー情報行列が無数に定義可能であり、どれが望ましいか不明瞭である。また、パラメータが離散の場合には対応できない。発表者は、最近、量子統計モデル上である種のゲームを導入し、最も不利な事前分布 (LFP) として無情報事前分布を定義することを提案した [2]。例えば、通常の reference prior [1] は平均符号長をできるだけ小さくするゲームにおける LFP と解釈できる。本発表では、量子コンピュータの基本素子である量子ビットの系に注目し、このゲームが 3 次元超球面上の施設配置問題とほぼ等価であることを示す。また、応用として有限個の純粋状態からなるモデルで LFP をすべて導出するアルゴリズムを提案する。

1 量子ビット系は  $\rho(\theta) = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+z & x-iy \\ x+iy & 1-z \end{pmatrix}$ ,  $\|\theta\| := \sqrt{x^2 + y^2 + z^2} \leq 1$ , なるエルミート行列 (密度行列) で記述される。ここにパラメータ  $\theta = (x, y, z)^\top \in \mathbf{R}^3$  は単位球面  $S^2$  とその内部を動く。また、3 次元超球面の上半分  $S_+^3$  の元  $\tilde{\theta} = (\sqrt{1 - \|\theta\|^2}, \theta)$  と  $\theta$  は 1:1 に対応する。さて、密度行列は確率分布の量子版とみなせ、KL ダイバージェンスを拡張した量などが定義されるが、問題もあるため Tanaka [2] に沿って Bures 距離 (inFidelity)  $d_B(\rho, \rho')$  を導入する。量子ビット系では  $d_B(\rho(\theta), \rho(\eta)) = \frac{1}{2}(1 - \tilde{\theta} \cdot \tilde{\eta}) = d_B(\tilde{\theta}, \tilde{\eta})$  のようにかける。この時、量子統計モデル  $\mathcal{M} := \{\rho(\theta) : \theta \in \Theta\}$  について次のようなミニマックス型の定理が示せる [2]。

$$\inf_{\tilde{\eta} \in S_+^3} \left\{ \sup_{\theta \in \Theta} d_B(\tilde{\theta}, \tilde{\eta}) \right\} = \sup_{\pi \in \mathcal{P}(\Theta)} \inf_{\tilde{\eta} \in S_+^3} \int d_B(\tilde{\theta}, \tilde{\eta}) \pi(d\theta) \quad (1)$$

ここで、 $\tilde{\theta}, \tilde{\eta}$  がなす角度を  $\alpha(\tilde{\theta}, \tilde{\eta})$  と表すと  $d_B(\tilde{\theta}, \tilde{\eta}) = \sin^2 \frac{\alpha(\tilde{\theta}, \tilde{\eta})}{2}$  となり  $0 \leq \alpha \leq \pi$ 。また、 $\alpha$  は大円の弧長でもある。さて、 $S^2$  上のミニマックス施設配置問題 [3] は古くから知られている。供給施設から需要点への輸送コストを大円の弧長にとり、 $\Theta$  を需要点の全体とすると次のような形にかける。

$$\inf_{\eta \in S^2} \left\{ \sup_{\theta \in \Theta} \alpha(\theta, \eta) \right\} \quad (2)$$

需要点に対して最長の輸送コストがもっとも小さくなる施設  $\eta$  を探すという問題である。従って、式 (1) の左辺の問題は  $S_+^3$  上のミニマックス施設配置問題とみなせる。本研究では上の洞察に基いて、(2) と (1) 左辺のミニマックス解が一致することを示した。特に量子ビット系で純粋状態 ( $\|\theta\| = 1$ ) に限定、離散有限個 ( $|\Theta| < \infty$ ) にすると Shiode [3] によるミニマックス解の探索アルゴリズムを用いて、式 (1) の右辺の  $\sup$  を達成する分布、つまり、LFP をすべて見つけることができる。

## REFERENCES

- [1] J. M. Bernardo: Reference posterior distributions for Bayesian inference. *J. R. Statist. Soc. B*, **41** (1979), 113–147.
- [2] F. Tanaka: Noninformative prior in the quantum statistical model of pure states. *Phys. Rev. A*, **85** (2012), 062305.
- [3] S. Shiode: Minimax facility location problem on a sphere. *Review of Kobe University of Mercantile Marine*, **37** (1989), 155–158.