Chapter 10 The Blahut-Arimoto Alogorithmes

Tetsuva SHIMIZU

2023年3月16日

離散的無記憶通信路 p(y|x) の場合, 通信路容量は

$$C = \max_{r(x)} I(x; Y) \tag{1}$$

となる.

1 Introduction

量子情報検定問題を解くことで、光デジタル通信システムの可能性を推定し、電磁場の量子力学的性質に起 因する性能の根本的な限界を定式化することができるため、それ自体が興味深い.しかし、最近まで、厳密な 解が得られているケースはほとんどありませんでした.

観測データ y の空間上のいくつかの確率分布 $P_1(dy),\dots,P_M(dy)$ の中から選択する問題の量子的一般化,あるいは多重統計的仮説検定の問題が Helstrom によって定式化された。M 個の仮説が,観測可能な量子系(例えば,開口部の量子電磁場)の 1 個の可能な統計的状態に関連しているとする。一般に,量子純粋状態は,観測空間と呼ばれる複素ヒルベルト空間 $\mathcal H$ に作用する密度演算子 ρ によって記述される。この密度演算子は,非負定数 $\rho \geq 0$ であり,単位トレースを持つことを忘れてはならない。 $\mathrm{Tr} \rho = 1$ であり,非量子(古典的な場合)の確率分布に相当する。

量子状態 ρ_1,\ldots,ρ_M に関連する仮説検定問題の数学的解決は,古典的な統計的決定関数に類似したエルミート「決定」演算子 Π_1,\ldots,Π_M を見つけることに帰着する.演算子 $\{\Pi_j,j=1,M\}$ は,決定条件付き確率 $\Pr\{j|k\}$ を定義できる.

$$\Pr\{j|k\} = \operatorname{Tr}\Pi_j \rho_k = p_{jk} \tag{2}$$

ここで,次の条件を満たす. $\Pi_j \geq 0$ forallj=1, M と $\sum_{j=1}^M \Pi_j = 1$ ここで 1 は恒等演算子である.現代的なアプローチとは異なり,直行性 $\Pi_k \Pi_j l = 0$ forall $k \neq l$ と可換性 $\Pi_k \Pi_l = \Pi_l \Pi_k$ の条件は必要ない.これは,アクセス可能案別のシステムに対する観測を犠牲にして,量子間接測定,または純測定の日付に基づいて,ランダム化された決定規則を認めることに相当する.このような量子測定と決定則の拡張により,受信した量子信号の非可換観測量を推定することができる.

一般的なベイスアプローチのよれば,決定演算子 $\{\Pi_j\}$ の集合の中から最適な集合 $\{\Pi_j^0\}$ を選択するためには,コスト $\{C_{jk}\}$ と事前確率 $\{\pi_k\}$ の行列を与え,平均コスト(またはリスク)を最小化することが必要である.

$$C = \sum_{j,k=1}^{M} P_{jk} C_{jk} \pi_k = \text{Tr} \sum_{j,k=1}^{M} C_{jk} \rho_k \pi_k$$
 (3)

M=2 の場合、この最小化問題の解は Helstrom によって発見されている。また、純粋な量子状態の 2 値検 出は [8] で検討されている. M-Alternative の場合 (M>2) には、全ての k,l に対して $\rho_k\rho_l=\rho_l\rho_k$ という 特殊な可換ケースを除いて、最近まで正確な解はなかった。この可換ケースは実用的であるが、量子論の観点 からは退化的である. 可換だるため、全ての密度演算子 $\{\rho_k\}$ は共通の対角表現を持ち、その中で非量子確率 分布 $\{P_k(dy)\}$ で表され、その最適判別は古典統計決定理論の通常のルールに従って y を観測することによっ て実行されるからである.

この論文には、より一般的で厳密な結果が含まれている。ここでは、多数の代替的な量子統計的仮説検定の 最適化に関するいくつかの一般的なケースを扱い、それらは正確に解決される、次に、必要な概念を導入し、 多重検定の最適化の条件を定式化し、分析する.次に、一般的な量子最適化問題を、2次元の決定空間の場合 について解く. 最後の段階は、光学的確率信号の M-ary 検出の一般的な問題である. この問題の解は、準古典 近似(強力な信号)と極限量子限界(弱い信号)の2つの漸近的なケースで見いだされる.

The conditions of optimality and sufficient decision spaces

決定演算子 Π_i^0 の集合が多重量子仮説検定問題の最適解となるための必要十分条件は,最近 [2,3,10,11] にお いて報告されたものである. これらの条件を以下の式で書く.

$$(A_j - \Lambda)\Pi_j = 0, \quad \Pi_j(A_j - \Lambda) = 0$$

$$A_j - \Lambda \ge 0 \quad \forall j = 1, M$$
(5)

$$A_j - \Lambda \ge 0 \quad \forall j = 1, M \tag{5}$$

ここで、 $A_j = \sum_{k=1}^M C_{jk} \rho_k \pi_k$ を事後リスクのエルミート演算子とする。式 (3) を j に拡張し、 $\sum_{j=1}^M \Pi_j = 1$ という条件での和で定義されるため、演算子 Λ はエルミート型であることがわかる.

$$\Lambda = \sum_{j=1}^{M} A_j \Pi_j^0 = \sum_{j=1}^{M} \Pi_j^0 A_j$$
 (6)

ここで、 $\{\Pi_i^0\}$ はこれらの方程式の解である.

式 (3)(4) の充足性はほぼ明らかである. 演算子 $\{\Pi_i^0\}$ が式 (3) を満たす場合,対応する平均コスト (2) は ${
m Tr}\Lambda$ となり,任意の集合 $\{\Pi_i\}$ について,少なくとも一つの演算子 $\{\Pi_i\}$ について, $(A_i-\Lambda)\Pi_i\neq 0$ である とき、コストの差 $C={
m Tr}\sum_{i}A_{j}\Pi_{j},\ C^{0}$ は以下の式を満たす.

$$C - C^0 = \operatorname{Tr}\left(\sum_{j=1}^M A_j \Pi_j - \Lambda\right) = \sum_{j=1}^M \operatorname{Tr}(A_j - \Lambda) \Pi_j k \tag{7}$$

ここで、 $A_i - \Lambda \ge 0, \Pi_i \ge 0$ ならば正である.