离散时间泊松信道互信息范围

摘要

离散时间泊松信道(Discrete-Time Poisson,DTP)是通用地描述泊松散弹噪声影响下光子计数过程的数学模型。因数学计算上的困难,DPT 目前尚无准确的信道容量表达式,这限制了泊松信道在更多场景下的应用。本文针对这一难题,研究在 Q-PAM 调制下 SISO-DPT、OOK 调制下 SIMO-DTP、OOK 调制下 MIMO-DPT 的互信息范围,为泊松信道的信道容量估计做出了贡献。

目录

一、引言 ·····	1
1.1 问题重述 · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	1
1.2 问题分析	1
二、符号定义·····	1
三、Q-PAM 调制下 SISO-DPT 的互信息范围 · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	2
四、代码	9

一、引言

1.1 问题重述

问题一中,我们需要求解在 Q-PAM 调制下 SISO-DPT 的互信息。

1.2 问题分析

针对 Q-PAM 调制下 SISO-DPT 的互信息,我们将互信息的求和公式分为两个部分:输出 y=0 时的部分与输出 $y=1,2,\cdots$ 时的部分。分别对两部分进行放缩,可以得到 互信息的一个下界。我们针对不同的 y 值进行讨论,得出 Q、 n_s 、 n_b 对下界的适用范围 的影响,并指出如何调整 Q、 n_s 、 n_b 以使下界适用于大多数 y。最后我们探讨了高阶泰 勒展开对得到互信息上下界的可行性,并论证其优缺点。

二、符号定义

这里给出一些**重要的**符号的定义和描述。一些为了方便叙述而临时性构建的符号不 在此列。

表 1 符号和描述

符号	描述
$P_{\lambda}(\cdot)$	泊松分布概率密度函数
Q	PAM 调制进制
n	PAM 调制输入
n_s	激光器最大发射光子数
n_b	背景光噪声光子数
\underline{y}	实际接收光子数

三、 Q-PAM 调制下 SISO-DPT 的互信息范围

由互信息的定义,可以直接写出 I(X;Y) 的表达式,并根据对 y 求和的范围将其分解为两部分:

$$I(X;Y) = H(Y) - H(Y|X)$$

$$= \sum_{y=0}^{\infty} \frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q} P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y) \log P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y)$$

$$- \sum_{y=0}^{\infty} \frac{1}{Q} \left[\sum_{n=1}^{Q} P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y) \right] \log \left[\frac{1}{Q} \sum_{k=1}^{Q} P_{\overline{k}}^{k} n_{s} + n_{b}(y) \right]$$

$$= -\frac{1}{Q} \sum_{y=0}^{\infty} \sum_{n=1}^{Q} P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y) \log \frac{Q P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y)}{\sum_{k=1}^{Q} P_{\overline{k}}^{k} n_{s} + n_{b}(y)}$$

$$= I_{0} + I_{1}$$

$$(1c)$$

其中:

$$I_{0} = \frac{1}{Q} \left[\sum_{n=1}^{Q} e^{-(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})} \right] \log \left[\sum_{k=1}^{Q} e^{-(\frac{k}{Q}n_{s} + n_{b})} \right]$$

$$- \frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q} \left[e^{-(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})} + \log Q \right] \left(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b} \right)$$

$$I_{1} = -\frac{1}{Q} \sum_{y=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{Q} P_{\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b}}(y) \log \frac{P_{\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b}}(y)}{\sum_{k=1}^{Q} P_{\frac{k}{Q}n_{s} + n_{b}}(y)}$$
(2a)

式(2a)中所求的对数是有限项幂项的求和,可以不再化简。 也可以使用式(3)作为 I_0 的一个下界:

$$I_{0} \geq \frac{2}{Q(Qn_{s} + 2n_{b})} \sum_{n=1}^{Q} e^{-(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})}$$

$$-\frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q} e^{-(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})} (\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})$$

$$-\frac{\log Q}{Q} \sum_{n=1}^{Q} e^{-(\frac{n}{Q}n_{s} + n_{b})}$$
(3)

为缩小 I_1 ,我们将 I_1 中所求的对数分子分布同除以相当于 n=Q 时的一项概率的 $P_{n_b+n_s}(y)$ 。并依此将 I_1 分解为 I_{10} 和 I_{11} :

$$I_{10} = -\frac{1}{Q} \sum_{y=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{Q} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y) \log \frac{P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}$$
(4a)

$$I_{11} = \frac{1}{Q} \sum_{y=1}^{\infty} \left[\sum_{n=1}^{Q} P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right] \log(1 + \frac{\sum_{k=1}^{Q-1} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)})$$
(4b)

通过交换求和次序,式(4a)可以化简如下:

$$I_{10} = -\frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q} \sum_{y=1}^{\infty} P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y) \log \frac{P_{\overline{Q}}^{n} n_{s} + n_{b}(y)}{P_{n_{b} + n_{s}}(y)}$$

$$= -\frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q} \left[\left(\frac{n}{Q} n_{s} + n_{b} \right) \log \frac{n n_{s} + Q n_{b}}{Q(n_{b} + n_{s})} + \frac{Q - n}{Q} n_{s} (1 - e^{-\frac{n}{Q} n_{s} - n_{b}}) \right]$$
(5a)

式(5a)已经是闭式求和的形式,可以不再化简。

使用 $\log(1+x)$ 在 x=0 处的泰勒展开得到不等式 $\log(1+x) \ge x - \frac{1}{2}x^2$,式(4b)可以缩小如式(6):

$$I_{11} = \frac{1}{Q} \sum_{y=1}^{\infty} \left[\sum_{n=1}^{Q} P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right] \log \left(1 + \frac{\sum_{k=1}^{Q-1} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} \right)$$

$$\geq \frac{1}{Q} \sum_{y=1}^{\infty} \left[\sum_{n=1}^{Q} P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right] \left[\frac{\sum_{k=1}^{Q-1} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} - \frac{1}{2} \left(\frac{\sum_{k=1}^{Q-1} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} \right)^{2} \right]$$

$$= \frac{1}{2Q} \sum_{y=1}^{\infty} \left[\sum_{1 \le n, k; n < k}^{Q-1} 2 \frac{P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} \right]$$

$$+ \sum_{n=1}^{Q-1} \frac{\left[P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right]^{2}}{P_{n_b + n_s}(y)} + 2 \sum_{n=1}^{Q-1} P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right]$$

$$- \frac{1}{2Q} \sum_{y=1}^{\infty} \left[\sum_{n=1}^{Q-1} \frac{\left[P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right]^{3}}{\left[P_{n_b + n_s}(y) \right]^{2}} \right]$$

$$+ 3 \sum_{1 \le n, k; n < k}^{Q-1} \frac{\left[P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) \right]^{2} P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y) + \left[P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y) \right]^{2} P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y)}{\left[P_{n_b + n_s}(y) \right]^{2}}$$

$$+ 6 \sum_{1 \le n, k; n < k}^{Q-1} \frac{P_{\frac{n}{Q}n_s + n_b}(y) P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y) P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{\left[P_{n_b + n_s}(y) \right]^{2}} \right]$$
(6b)

式(6a)中出现了分子为泊松分布二次项而分母为泊松分布一次项的分式,将其化简如下:

$$\frac{P_{\overline{Q}n_s+n_b}(y)P_{\overline{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)} = P_{\frac{(\overline{Q}n_s+n_b)(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{n_b+n_s}}(y) \cdot e^{\frac{(\overline{n}_Q^n s+n_b)(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{n_b+n_s} - \frac{n+k-Q}{Q}n_s-n_b}
\frac{[P_{\overline{Q}n_s+n_b}(y)]^2}{P_{n_b+n_s}(y)} = P_{\frac{(\overline{Q}n_s+n_b)^2}{n_b+n_s}}(y) \cdot e^{\frac{(\overline{n}_Q^n s+n_b)^2}{n_b+n_s} - \frac{2n-Q}{Q}n_s-n_b}$$
(7)

依据式(7)可化简式(6a)如下:

$$\frac{1}{Q} \sum_{1 \leq n,k;n < k}^{Q-1} \left[e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s + n_b)(\frac{k}{Q}n_s + n_b)}{n_b + n_s} - \frac{n_{+k-Q}}{Q}n_s - n_b} - e^{-\frac{n_{+k-Q}}{Q}n_s - n_b} \right]
+ \frac{1}{2Q} \sum_{n=1}^{Q-1} \left[e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s + n_b)^2}{n_b + n_s} - \frac{2n_{-Q}}{Q}n_s - n_b} - e^{-\frac{2n_{-Q}}{Q}n_s - n_b} \right]
+ \frac{1}{Q} \sum_{n=1}^{Q-1} \left(1 - e^{\frac{n}{Q}n_s + n_b} \right)$$
(8)

式(6b)中出现了分子为泊松分布三次项而分母为泊松分布二次项的分式,将其化简如下:

$$\frac{P_{\frac{n}{Q}n_s+n_b}(y)P_{\frac{j}{Q}n_s+n_b}(y)P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{[P_{n_b+n_s}(y)]^2} = P_{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)(\frac{j}{Q}n_s+n_b)(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2}} (y) \\
\cdot e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)(\frac{j}{Q}n_s+n_b)(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2} - \frac{n+j+k-2Q}{Q}n_s-n_b} \\
\frac{[P_{\frac{n}{Q}n_s+n_b}(y)]^2P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{[P_{n_b+n_s}(y)]^2} = P_{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^2(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2} - \frac{2n+k-2Q}{Q}n_s-n_b} (y) \\
\cdot e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^2(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2} - \frac{2n+k-2Q}{Q}n_s-n_b} \\
\frac{[P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)]^2P_{\frac{n}{Q}n_s+n_b}(y)}{[P_{n_b+n_s}(y)]^2} = P_{\frac{(\frac{k}{Q}n_s+n_b)^2(\frac{n}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2} - \frac{2k+n-Q}{Q}n_s-n_b} \\
\frac{[P_{\frac{n}{Q}n_s+n_b}(y)]^3}{[P_{n_b+n_s}(y)]^2} = P_{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^3}{(n_b+n_s)^2}} (y) \cdot e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^3}{(n_b+n_s)^2} - \frac{3n-2Q}{Q}n_s-n_b} \\
\frac{[P_{n_b+n_s}(y)]^2}{[P_{n_b+n_s}(y)]^2} = P_{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^3}{(n_b+n_s)^2}} (y) \cdot e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^3}{(n_b+n_s)^2} - \frac{3n-2Q}{Q}n_s-n_b}$$

依据式(9)可化简式(6b)如下:

$$-\frac{1}{2Q}\sum_{n=1}^{Q-1}\left[e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)(\frac{j}{Q}n_s+n_b)(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2}-\frac{n+j+k-2Q}{Q}n_s-n_b}-e^{-\frac{n+j+k-2Q}{Q}n_s-n_b}\right]$$

$$-\frac{3}{2Q}\sum_{1\leq n,k;n< k}^{Q-1}\left[e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^2(\frac{k}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2}-\frac{2n+k-2Q}{Q}n_s-n_b}-e^{-\frac{2n+k-2Q}{Q}n_s-n_b}\right]$$

$$+e^{\frac{(\frac{k}{Q}n_s+n_b)^2(\frac{n}{Q}n_s+n_b)}{(n_b+n_s)^2}-\frac{2k+n-2Q}{Q}n_s-n_b}-e^{-\frac{2k+n-2Q}{Q}n_s-n_b}\right]$$

$$-\frac{3}{Q}\sum_{1\leq n,j,k;n< j< k}^{Q-1}\left[e^{\frac{(\frac{n}{Q}n_s+n_b)^3}{(n_b+n_s)^2}-\frac{3n-2Q}{Q}n_s-n_b}-e^{-\frac{3n-2Q}{Q}n_s-n_b}\right]$$

$$(10)$$

由此得到 I(X;Y) 的一个下界(3)+(5a)+(8)+(10), 这是有限项的闭式求和,可以不 再化简。其误差与 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_k+n_s}(y)}$ 的三次方同阶。对 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_k+n_s}(y)}$ 进行分析:

$$\lim_{y \to \infty} \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} = \lim_{y \to \infty} \sum_{k=1}^{Q-1} \left[\frac{kn_s + Qn_b}{Q(n_b + n_s)} \right]^y e^{-\frac{n - Q}{Q}n_s}$$

$$= \sum_{k=1}^{Q-1} \lim_{y \to \infty} \left[\frac{kn_s + Qn_b}{Q(n_b + n_s)} \right]^y e^{-\frac{n - Q}{Q}n_s}$$

$$= 0$$
(11)

因此当 $y \to \infty$ 时, $\log(1+\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}) \to 0$,泰勒展开式成立,(3)+(5a)+(8)+(10)是 I(X;Y) 的一个下界。

我们分析 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_k}{Q^{n_s+n_b}(y)}$ 趋向于零的速度。使用 MATLAB 编程,设置 Q、 n_s 、 n_b 分别为 5、20、5,计算 $1 \le y \le 200$ 时的 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}$,结果如图1。 可以看出,在趋向于 0 时, $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}$ 的值非常大,并且以近似 -8dB 的斜

率下降,在 5dB 附近存在转折点,在转折点后以近似 -1.5dB 的斜率下降。实际影响 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{\frac{P_k}{Q} n_s + n_b(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}$ 趋向于零的速度的因素主要是 $\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{\frac{P_k}{Q} n_s + n_b(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}}{\partial y}$ 曲线。称:

1.
$$\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_k}{Q} n_s + n_b}{\partial y}$$
 在 $y = 1$ 处的取值为曲线的初值。

1.
$$\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k} \log n_{s} + n_{b}}{Q^{n_{b} + n_{s}}(y)}}{\partial y}$$
 在 $y = 1$ 处的取值为曲线的初值。
2.
$$\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k} \log n_{s} + n_{b}}{P_{n_{b} + n_{s}}(y)}}{\partial y}$$
 达到一个基本不变的值时的 y 为曲线的饱和点。
3.
$$\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k} \log n_{s} + n_{b}}{P_{n_{b} + n_{s}}(y)}}{\partial y}$$
 最终达到的基本不变的值为曲线的终值。

3.
$$\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{Q^{ns+nb}}{P_{n_b+n_s}(y)}}{\partial y}$$
 最终达到的基本不变的值为曲线的终值。

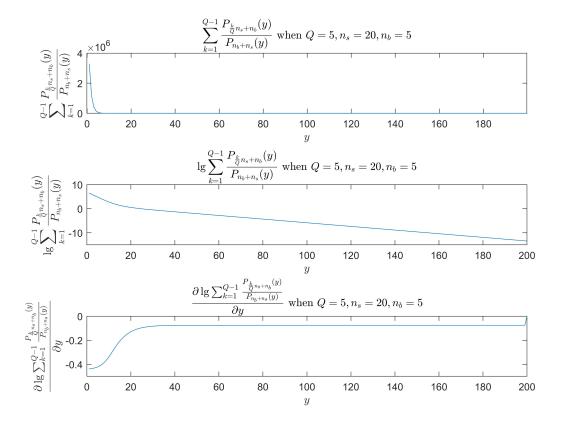


图 1 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{\frac{P_k}{Q} n_s + n_b(y)}{P_{n_s + n_s}(y)}$ 趋向于零的速度

我们分析了 $\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k}Q^{n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}}{\partial u}$ 的曲线随 Q、 n_s 、 n_b 的改变而变化的特点,并总结如 下:

- 1. 初值随 Q 增大而减小,但减小幅度相对 n_s 的影响可忽略不计。饱和点基本不受 Q影响。终值随 Q 增大而增大,并最终趋向于 0。
- 2. 初值随 n_s 增大而减小。饱和点基本不受 n_s 影响。终值随 n_b 增大而减小。
- 3. 初值随 n_b 增大而增大。饱和点随 n_b 增大而增大。终值随 n_b 增大而增大,并最终趋 向于0。

而初值 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_t+n_s}(y)}|_{y=1}$ 随 Q、 n_s 、 n_b 的增大而增大。其增大有以下特点:

- 1. 与 Q 的负倒数的指数函数基本成线性关系,即 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}|_{y=1} \sim k_1 e^{-\frac{1}{Q}} + b_1$ 。
 2. 与 n_s 的指数函数基本成线性关系,即 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}|_{y=1} \sim k_2 e^{n_s} + b_2$ 。
 3. 与 n_b 的负倒数成线性关系,即 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}|_{y=1} \sim -\frac{k_3}{n_b} + b_3$ 。

因此为使 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k} n_s + n_b}{P_{n_b + n_s}(y)}$ 随 y 下降得尽量快,以使展开式(3)+(5a)+(8)+(10)能够适用于 I_{11} 的下界估计,并考虑到调制的进制 Q、激光器最大发射的光子数 n_s 不能随意改变,我们认为应该在保持 n_s 的同时尽量减小背景光噪声光子数 n_b 。

下面我们直接计算 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}$ 小于某个阈值时的 y 的取值。设置 Q、 n_s 、 n_b 都为 5,分别设置变化范围,计算满足 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} < 0.05$ 时最小的 y 值,结果如图2。

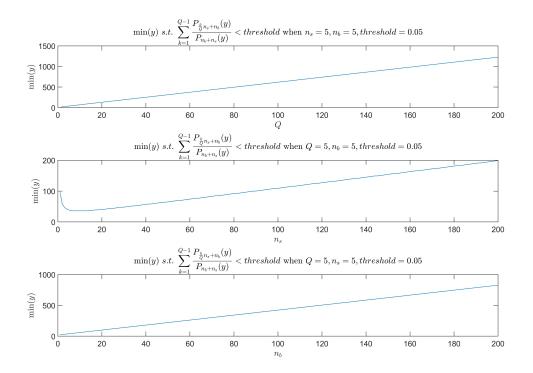


图 2
$$\min(y)$$
 s.t. $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_k}{Q^{n_s+n_b}(y)} < threshold$

这也印证了我们前面的结论: 减小 n_b 可以加快 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}$ 下降的速度。还可以从图2知道,在 Q、 n_b 固定时,存在一个 n_s 使得 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}$ 下降得最快,这一取值随 Q、 n_b 的增长而增长。

下面我们计算累积误差。由对 $\frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k} Q n_{s} + n_{b}(y)}{P_{n_{b} + n_{s}(y)}}}{\partial y}$ 曲线的讨论知,在 $y > y_{0}$ 时有:

$$\exists C_0 > 0, \forall y \ge y_0, \frac{\partial \lg \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}}{\partial y} = -C_0$$

$$\exists A, C_1 > 0, \forall y \ge y_0, \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} = Ae^{-C_1 y}$$
(12)

可以由式(12)求得 $y \ge y_0$ 时的累积误差:

$$E = \sum_{y=y_0}^{\infty} \log(1 + \sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}) - \left[\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)} - \frac{1}{2} \left(\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}\right)^2\right]$$

$$= \sum_{y=y_0}^{\infty} \frac{1}{3} \left(\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}\right)^3 - \frac{1}{4} \left(\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}\right)^4 + \cdots$$

$$< \sum_{y=y_0}^{\infty} \frac{1}{3} \left(\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{\frac{k}{Q}n_s + n_b}(y)}{P_{n_b + n_s}(y)}\right)^3 = \sum_{y=y_0}^{\infty} \frac{1}{3} A e^{-3C_1 y} = \frac{A e^{-3C_1 y_0}}{3(1 + e^{-3C_1})}$$

$$(13)$$

因此 $y \ge y_0$ 时的累积误差 E 是有限值,并随着饱和点 y_0 的增大而呈指数下降趋势。选取 $y_m \ge y_0$ 作为泰勒展开的求和起始点,也可以得到随 y_m 增大而趋向于 0 的累积误差。最终我们的求解 I(X;Y) 的一个下界的方法是:

- 1. 选定一个应用二阶泰勒展开式的阈值。
- 2. 计算转折点 y₀。
- 3. 计算 $\sum_{k=1}^{Q-1} \frac{P_{k}^{n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}$ 小于这个阈值时的 y 的取值 y_1 。
- 4. 取 $y_m = \max\{y_0, y_1\}$,计算(4b)在 $0 \le y \le y_m$ 时的值 I。
- 5. 计算(8)+(10)在 $0 \le y \le y_m$ 时的值 T。
- 6. 计算(3)+(5a)+(8)+(10)的值 S。
- 7. 计算 S-T+I 的值作为 I(X;Y) 的一个下界。

前述推导中实际使 y_m 为 1。

考虑分子为泊松分布 m 次项而分母为泊松分布 n 次项的分式,在 m-n=1 时其仍然是一个泊松分布:

$$\frac{\prod_{i=0}^{m-1} P_{\lambda_{0_i}}(y)}{\prod_{j=0}^{n-1} P_{\lambda_{1_j}}(y)} = P_{\frac{\prod_{i=0}^{m-1} \lambda_{0_i}}{\prod_{j=0}^{n-1} \lambda_{1_j}}}(y) e^{\frac{\prod_{i=0}^{m-1} \lambda_{0_i}}{\prod_{j=0}^{n-1} \lambda_{1_j}} - \sum_{i=0}^{m-1} \lambda_{0_i} + \sum_{j=0}^{n-1} \lambda_{1_j}}$$
(14)

对其求和或求均值都是非常容易得到结果的。因此理论上可以将式(4b)使用高阶泰勒展开,得到多个非常精确的互信息的上下界。但这样带来的问题是表达式十分复杂,在此不再赘述。

四、代码

Listing 1: 绘制图1与图2

```
%% Clear workspace
1
   clc;close all;
2
3
   %% Plot the minumun y curve
   Qs = 1:200; Q = 5;
   nss = 1:200; ns = 5;
   nbs = 1:200; nb = 5;
   threshold = 0.05;
8
   ymins1 = zeros(size(Qs));
9
   for i = 1:length(Qs)
10
     ymins1(i) = Ymin(Qs(i), ns, nb, threshold);
11
   end
12
13
14
   ymins2 = zeros(size(nss));
15
   for i = 1:length(nss)
     ymins2(i) = Ymin(Q, nss(i), nb, threshold);
16
17
   end
18
19
   ymins3 = zeros(size(nbs));
20
   for i = 1:length(nbs)
     ymins3(i) = Ymin(Q, ns, nbs(i), threshold);
21
22
   end
23
24
   figure;
   paramstr1 = " when $$n_s = " + num2str(ns) + ...
25
26
     ", n_b = " + num2str(nb) + ", threshold = " + num2str(threshold) + "$$";
   subplot(311);plot(Qs,ymins1);xlabel("$$Q$$", "interpreter", "latex");
27
   ylabel("$$\min(y)$$", "interpreter", "latex")
28
   29
       threshold$$" + paramstr1, "interpreter", "latex")
30
   paramstr2 = " when $$Q = " + num2str(Q) + ...
```

```
32
     ", n_b = " + num2str(nb) + ", threshold = " + num2str(threshold) + "$$";
   subplot(312);plot(nss,ymins2);xlabel("$$n_s$$", "interpreter", "latex");
33
   ylabel("$$\min(y)$$", "interpreter", "latex")
34
35
   threshold$$" + paramstr2, "interpreter", "latex")
36
   paramstr3 = " when $Q = + num2str(Q) + ...
37
     ", n_s = " + num2str(ns) + ", threshold = " + num2str(threshold) + "$$";
38
   subplot(313);plot(nbs,ymins3);xlabel("$$n_b$$", "interpreter", "latex");
39
   ylabel("$$\min(y)$$", "interpreter", "latex")
40
   41
       threshold$$" + paramstr3, "interpreter", "latex")
42
   %% Plot the sum of Possion probability curve
43
   Q = 5;
44
   ns = 20;
   nb = 5;
45
46
   ys = 1:200;
47
   sumps = zeros(size(ys));
48
   for i = 1:length(ys)
     sumps(i) = SumPossion(Q, ns, nb, ys(i));
49
   end
50
51
52
   logresult = log1p(sumps);
53
   taylor2ord = sumps - sumps .^ 2;
   log10ys = log10(ys);
54
   log10sumps = log10(sumps);
55
   grads = zeros(size(ys));
56
   for i = 1:length(ys) - 1
57
     grads(i) = (log10sumps(i + 1) - log10sumps(i)) / (ys(i + 1) - ys(i));
58
59
     disp("grad in " + num2str(ys(i)) + ": " + num2str(grads(i)))
60
   end
61
62
   figure;
   paramstr = " when \Q = " + num2str(Q) + ", n_s = " + num2str(ns) + ...
63
     ", n_b = " + num2str(nb) + "$$";
64
65
```

```
66
            subplot(311);plot(ys, sumps);xlabel("$$y$$", "interpreter", "latex")
             ylabel("$s\sum_{k=1}^{Q-1}\frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)} $$", "interpreter", frac_{k}_{Q,n_s+n_b}(y)} $$
67
                         "latex")
            68
69
                  + paramstr, "interpreter", "latex")
70
            subplot(312);plot(ys,log10sumps);xlabel("$$y$$", "interpreter", "latex")
71
72
             ylabel("$\lg\sum_{k=1}^{Q-1}\frac{P_{\frac{k}{Q}n_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)} $$", "interpreter", $$
                         "latex")
73
            + paramstr, "interpreter", "latex")
74
75
76
            subplot(313);plot(ys,grads);xlabel("$$y$$", "interpreter", "latex")
            \label("\$\frac{\pi_{k}}Qn_s+n_b}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{P_{n_b+n_s}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s+n_b)}(y)}{\operatorname{lin}(R_{k},Qn_s
77
                         y}$$", "interpreter", "latex")
78
            \label{local_title} title("$\frac{p_{\kappa_{k}}(p_s+n_b)(y)}{P_n_b+n_s}(y)}_{\partial_title}.
                         y}$$"...
79
                  + paramstr, "interpreter", "latex")
80
            figure;plot(ys, logresult, ys, taylor2ord, "--");title("Compare")
81
            %% Functions
82
            function p = Possion(lambda, y)
83
84
                  % Possion distribution pdf
                  if isequal(y, 0)
85
                       p = exp(-lambda);
86
87
                  else
                       logp = y * log(lambda) - lambda - sum(log(1:y));
88
89
                       p = exp(logp);
90
                  end
            end
91
92
93
            function sump = SumPossion(Q, ns, nb, y)
94
                  % sum of Possion probability
                 ks = 1:(Q - 1);
95
                  sump = sum((((ks * ns + Q * nb) / (Q * (ns + nb))) .^ y)...
96
                                    * \exp((Q - ks) / Q * ns));
97
```

```
98
     end
 99
100
     function ymin = Ymin(Q, ns, nb, threshold)
        \mbox{\ensuremath{\mbox{\%}}} find minimum y s.t. sum of Possion probability less than threshold
101
        y = 0;
102
        while SumPossion(Q, ns, nb, y) >= threshold
103
104
         y = y + 1;
105
        end
106
       ymin = y;
107
     end
```