

计算物理 A——Homework 9

何金铭 PB21020660

1 题目描述

考虑泊松分布、指数分布，并再自设若干个随机分布（它们有相同或不同的 μ 和 σ^2 ），通过 Monte Carlo 模拟，验证中心极限定理成立（ $N=2, 5, 10$ ）。

2 理论分析

2.1 分布的选取

2.1.1 Poisson 分布

$$P(X = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (1)$$

且有 $\mu = \lambda, \sigma^2 = \lambda, \sigma = \sqrt{\lambda}$

2.1.2 指数分布

$$P(X = x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad (2)$$

且有 $\mu = \frac{1}{\lambda}, \sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2}, \sigma = \frac{1}{\lambda}$

满足指数分布的随机变量 $x = -\frac{1}{\lambda} \log \xi, \xi \in [0, 1]$

2.1.3 随机分布 1

再取一个离散分布的函数，不妨就讨论两点分布

$$\begin{cases} P(X = 1) = p \\ P(X = 0) = 1 - p \end{cases} \quad (3)$$

且有 $\mu = p, \sigma^2 = p(1 - p), \sigma = \sqrt{p(1 - p)}$

讨论 $p = \frac{1}{2}$

则有 $\mu = \frac{1}{2}, \sigma = \frac{1}{2}$

2.1.4 随机分布 2

再取一个连续分布的函数，不妨就讨论 $[0, a]$ 上的均匀分布。

$$P(X = x) = \frac{1}{a} \quad x \in [0, a] \quad (4)$$

且有 $\mu = \frac{a}{2}, \sigma^2 = \frac{a^2}{12}, \sigma = \frac{a\sqrt{3}}{6}$

若取 $a = 1$

则有 $\mu = \frac{1}{2}, \sigma^2 = \frac{1}{12}, \sigma = \frac{\sqrt{3}}{6}$

2.2 中心极限定理

Theorem 1. Lindeberg–Lévy CLT $\{X_1, \dots, X_n, \dots, N\}$ 是一系列独立随机变量, 且有 $E(X_i) = \mu, \text{Var}(X_i) = \sigma^2 < \infty$ 。则 $Y = \frac{\langle X_N \rangle - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}} \sim N(0, 1)$

由中心极限定理可得:

$$P\left(-\lambda < \frac{\langle X_N \rangle - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}} < \lambda\right) = \int_{-\lambda}^{\lambda} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 1 - \alpha \quad (5)$$

所以可得于置信水平为 $1 - \alpha$ 时, 偏差 $\sigma_s = |\langle X_N \rangle - \mu|$ 满足:

$$|\langle X_N \rangle - \mu| < \lambda \frac{\sigma}{\sqrt{N}} \quad (6)$$

$$\text{且有 } \langle X_N \rangle = \frac{\sum_{i=1}^N X_i}{N}$$

以下讨论取 $\lambda = 3, 1 - \alpha = 0.99$ 时偏差的情况

3 算法过程

1. 对于 N 次抽样, 每次随机选取 N 个点, 并求出 $\langle X_N \rangle, \mu, \sigma^2$, 即可得统计量 $Y = \frac{\langle X_N \rangle - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}}$
2. 重复操作 1, 直至有 M 个符合要求的 Y 。
3. 若于 N 很大的情况下成立, $Y = \frac{\langle X_N \rangle - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}} \sim N(0, 1)$, 则可验证中心极限定理的成立。

对于不同的随机分布, 在具体的处理时有不同的做法。

3.1 Poisson 分布

$$\lambda = 1 \text{ 时, } \mu = 1, \sigma = 1, Y = \frac{\langle X_N \rangle - 1}{\frac{1}{\sqrt{N}}}$$

3.2 指数分布

$$\lambda = 1 \text{ 时, } \mu = 1, \sigma = 1, Y = \frac{\langle X_N \rangle - 1}{\frac{1}{\sqrt{N}}}$$

3.3 两点分布

$$p = \frac{1}{2} \text{ 时, } \mu = \frac{1}{2}, \sigma = \frac{1}{2}, Y = \frac{\langle X_N \rangle - 0.5}{\frac{1}{2\sqrt{N}}}$$

3.4 均匀分布

$$a = 1 \text{ 时, } \mu = \frac{1}{6}, \sigma = \frac{\sqrt{3}}{6}, Y = \frac{\langle X_N \rangle - \frac{1}{6}}{\frac{\sqrt{3}}{6\sqrt{N}}}$$

4 程序说明

4.1 主要程序

schrage.c 16807 随机数生成器 (*Schrage* 法) 的代码

clt_possion.py 生成 Possion 分布的抽样以及其中心极限定理检验的代码

clt_exp.py 生成指数分布的抽样以及其中心极限定理检验的代码

clt_2p.py 生成两点分布的抽样以及其中心极限定理检验的代码

clt_unit.py 生成均匀分布的抽样以及其中心极限定理检验的代码

4.2 程序结果

schrage.exe 16807 PRNG

16807.csv 一个种子数为"23942907" 的样本随机数文件

possion.csv Possion 分布的抽样结果

exp.csv 指数分布的抽样结果

2p.csv 两点分布的抽样结果

unit.csv 均匀分布的抽样结果

./out 文件夹路径, 里面存放了各个分布的中心极限定理验证的抽样, 其中文件名代表了分布函数, 后缀数字为 N 的值

./pic 文件夹路径, 里面存放了各个分布的中心极限定理验证的作图, 其中文件名代表了分布函数, 中间数字为 N 的值, 后缀数字为抽样次数 M 的次数

4.3 其他说明

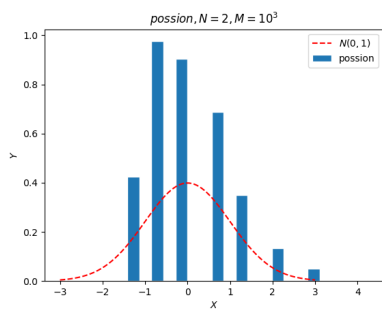
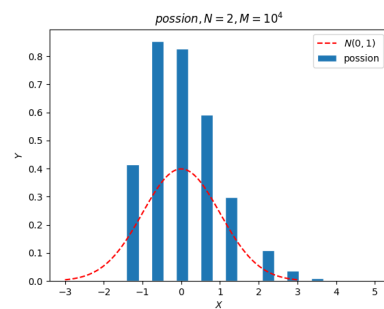
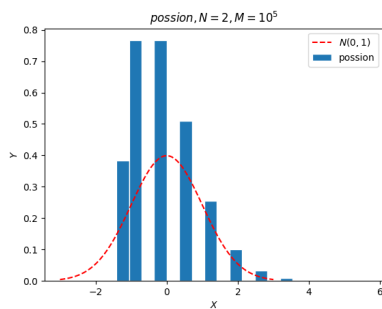
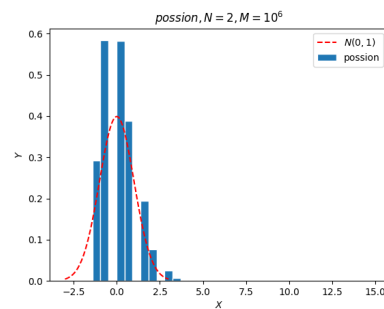
1. 数据都写于 CSV 文件中
2. 其中 Python 程序用到的库有:

- matplotlib.pyplot : 用于作图
- numpy : 用于数据处理
- csv : 用于读写 CSV 文件

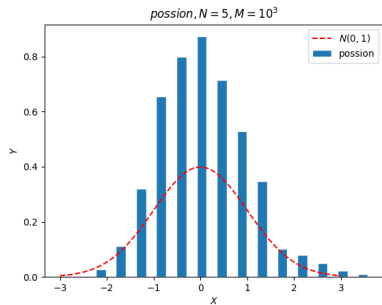
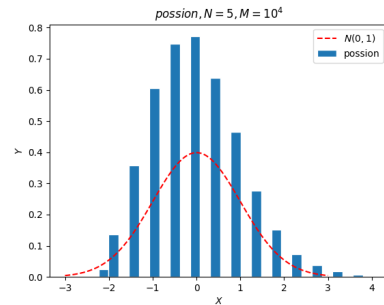
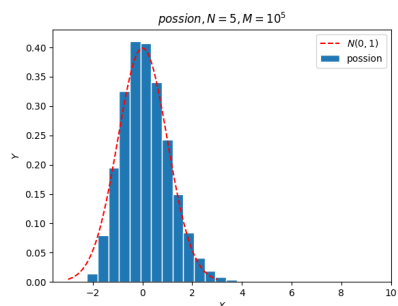
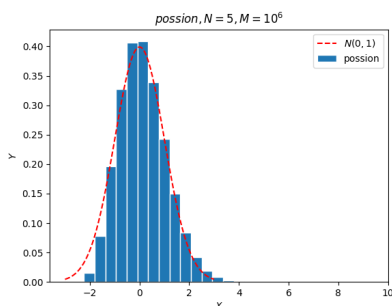
5 结果分析

5.1 Possion 分布

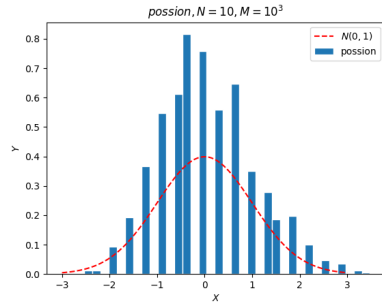
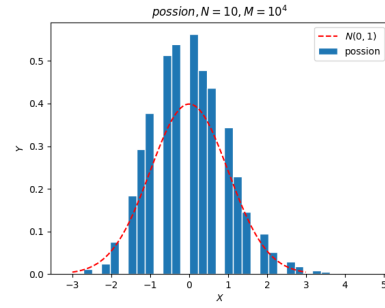
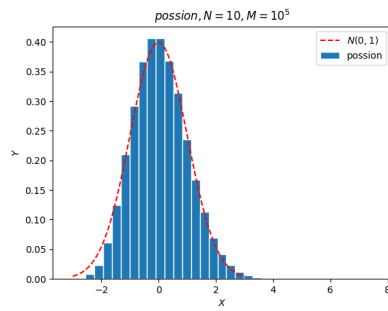
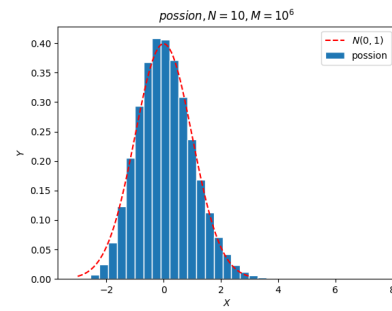
$N = 2$ 时

图 1: $M = 10^3$ 图 2: $M = 10^4$ 图 3: $M = 10^5$ 图 4: $M = 10^6$

$N = 5$ 时

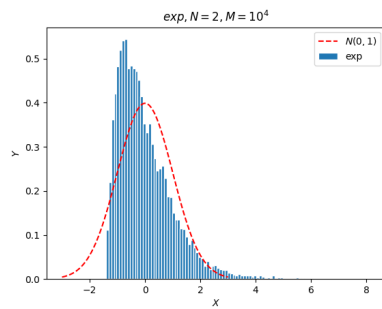
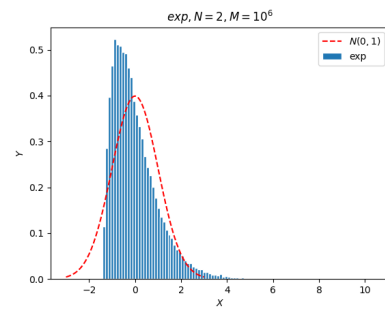
图 5: $M = 10^3$ 图 6: $M = 10^4$ 图 7: $M = 10^5$ 图 8: $M = 10^6$

$N = 10$ 时

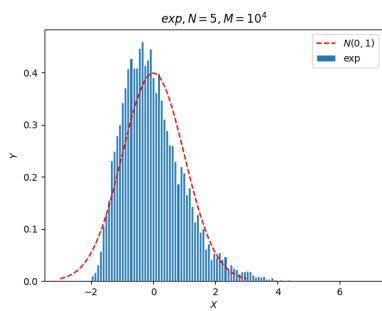
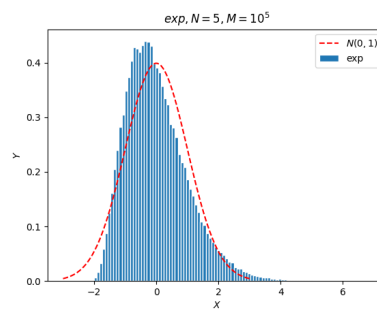
图 9: $M = 10^3$ 图 10: $M = 10^4$ 图 11: $M = 10^5$ 图 12: $M = 10^6$

5.2 指数分布

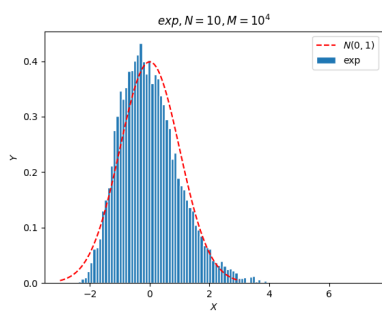
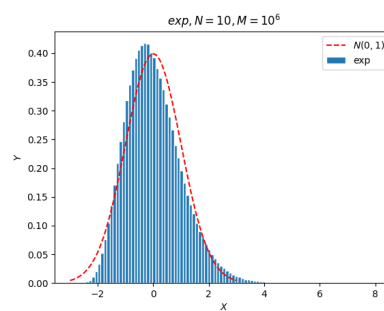
$N = 2$ 时

图 13: $M = 10^4$ 图 14: $M = 10^6$

$N = 5$ 时

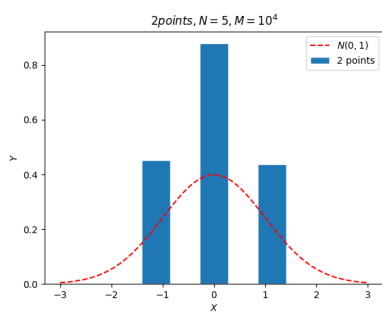
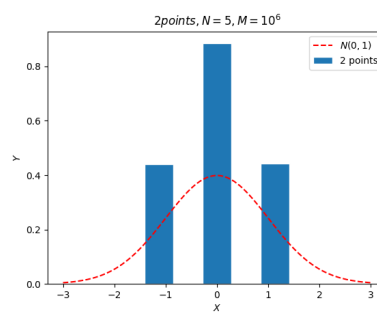
图 15: $M = 10^4$ 图 16: $M = 10^6$

$N = 10$ 时

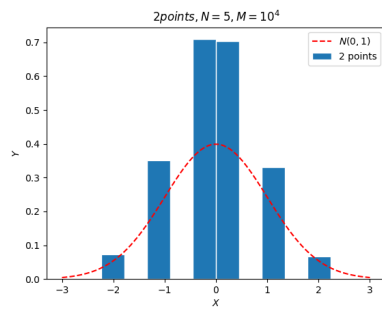
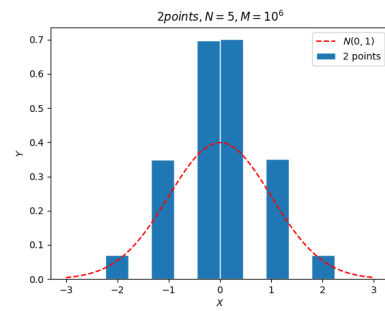
图 17: $M = 10^4$ 图 18: $M = 10^6$

5.3 两点分布

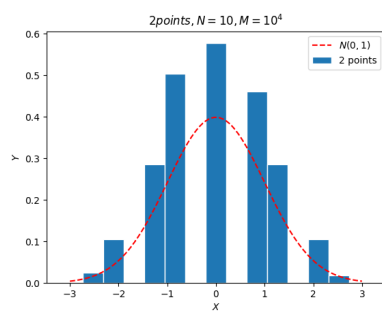
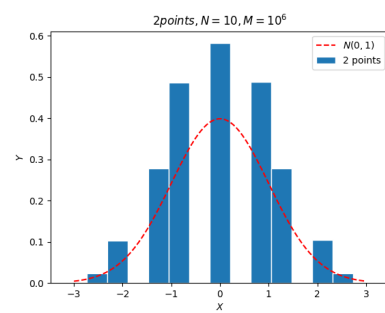
$N = 2$ 时

图 19: $M = 10^4$ 图 20: $M = 10^6$

$N = 5$ 时

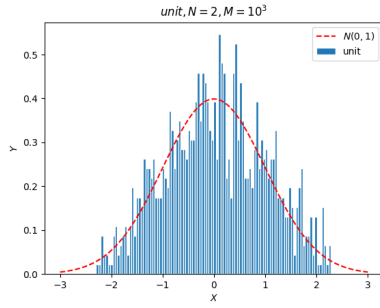
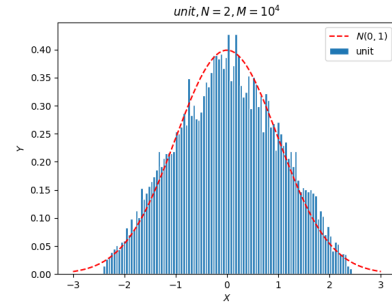
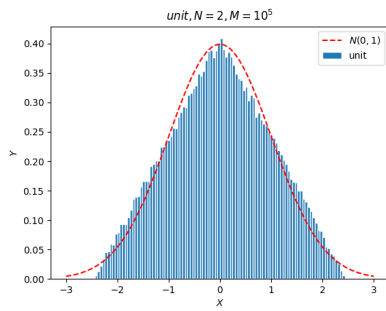
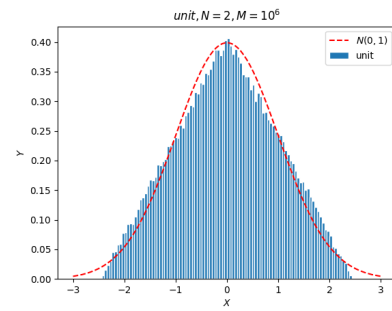
图 21: $M = 10^4$ 图 22: $M = 10^6$

$N = 10$ 时

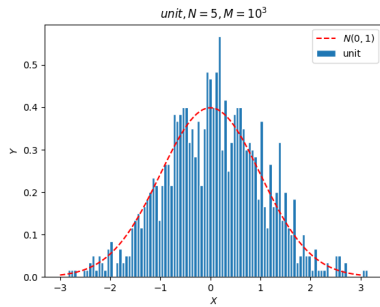
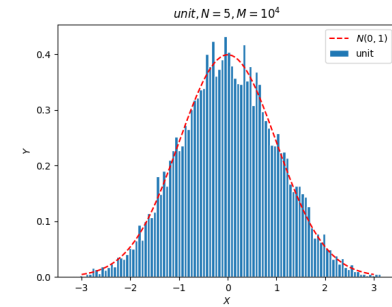
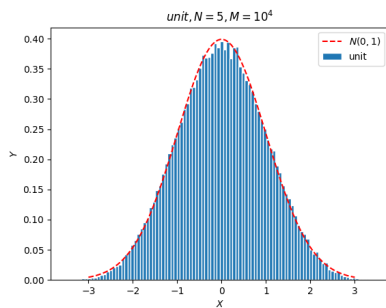
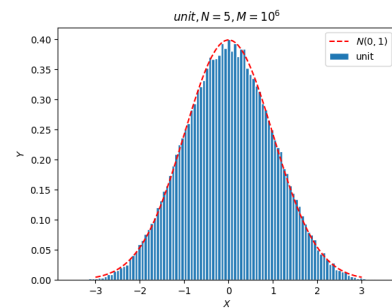
图 23: $M = 10^4$ 图 24: $M = 10^6$

5.4 均匀分布

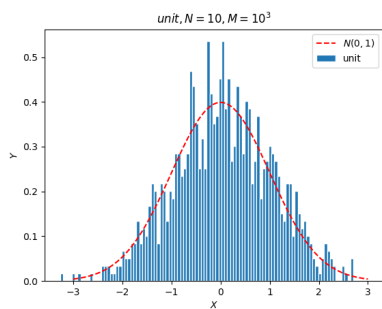
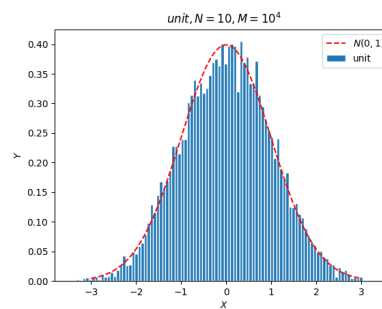
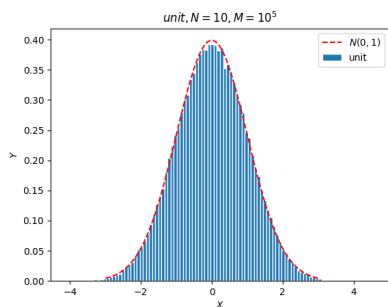
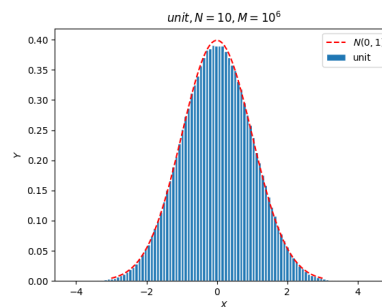
$N = 2$ 时

图 25: $M = 10^3$ 图 26: $M = 10^4$ 图 27: $M = 10^5$ 图 28: $M = 10^6$

$N = 5$ 时

图 29: $M = 10^3$ 图 30: $M = 10^4$ 图 31: $M = 10^5$ 图 32: $M = 10^6$

$N = 10$ 时

图 33: $M = 10^3$ 图 34: $M = 10^4$ 图 35: $M = 10^5$ 图 36: $M = 10^6$

发现上述的各种分布在 $N = 10, M = 10^6$ 时最接近于标准正态分布。

对于一个相同的 N ，当 M 越大的时候，越接近于标准正态分布。

对于一个相同的 M ，当 N 越大的时候，越接近于标准正态分布。

所以可以说明中心极限定理对以上的各种分布均成立。

6 总结

1. 对于不同的随机分布，不管是连续分布还是离散分布，均符合中心极限定理
2. 中心极限定理在 N 较大的时候其作用更加明显
3. 中心极限定理在 M 较大的时候其作用更加明显