

验证中心极限定理

[算法及公式]:

自设几种已知的分布 $p(x)$, μ, σ 均已知。

由 $\xi(x) = \frac{\int_a^x p(t)dt}{\int_a^b p(x)dx}$, 可反解出 $x(\xi)$ 。

步骤如下:

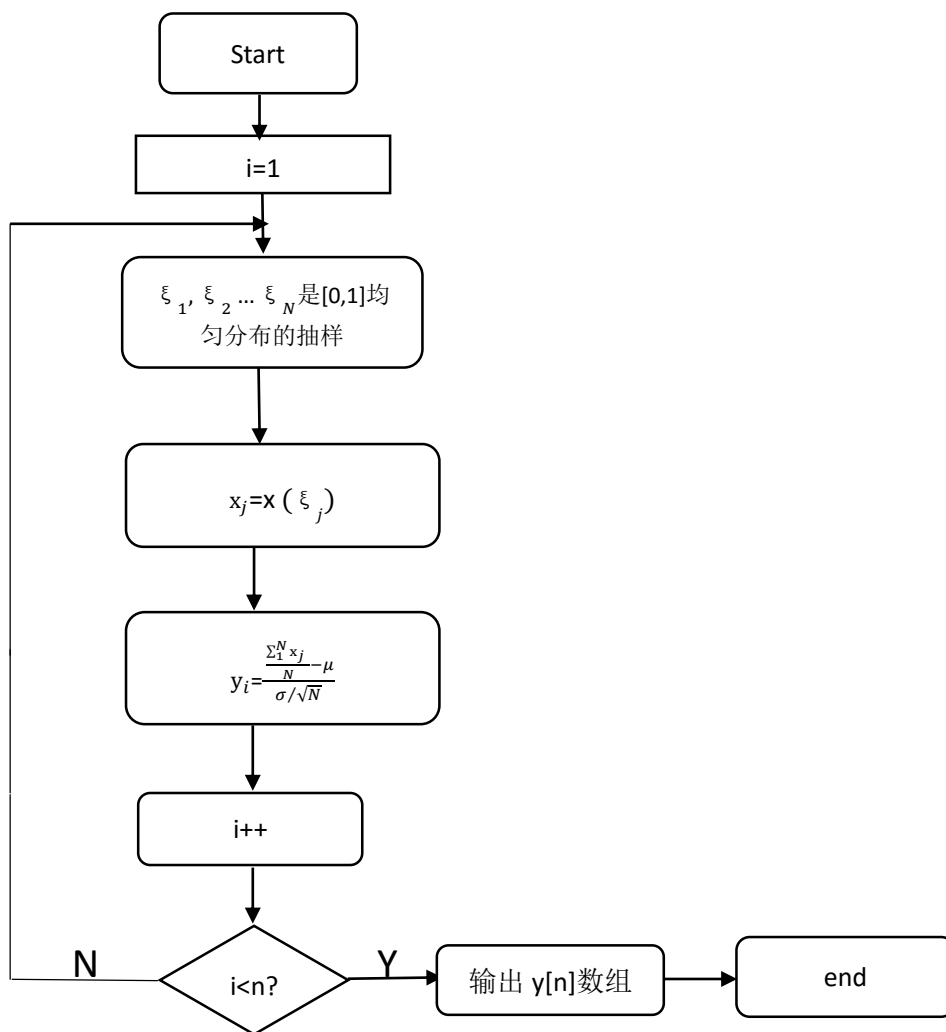
1: 抽样 N 个 x

2: 计算 $y_i = \frac{\sum_{j=1}^N x_j - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$

3: 重复 1,2 n 次, 实验中取 $n=100000$;

4: 得到 y 的分布, 将数据输出做直方图

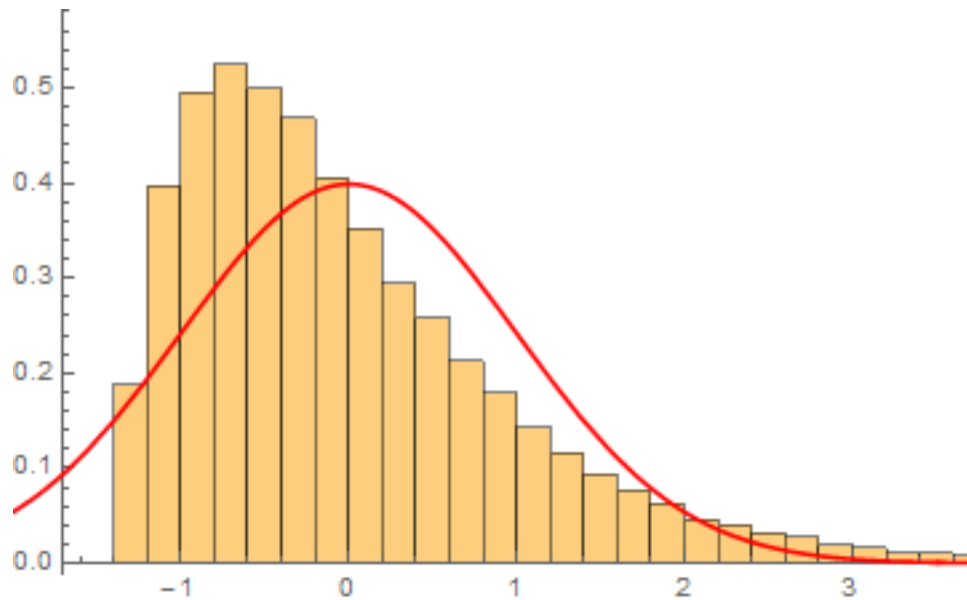
流程图如下:



[结果与讨论]:

1: $P(x)=e^{-x}, x=\ln(\frac{1}{\xi}), x \in [0, \infty]. \mu = 1, \sigma = 1$

(1) $N=2$ 时,



红色线为标准正态分布。

由上图可见，当 $N=2$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma / \sqrt{N}}$ 的分布与正态分布相差很远。

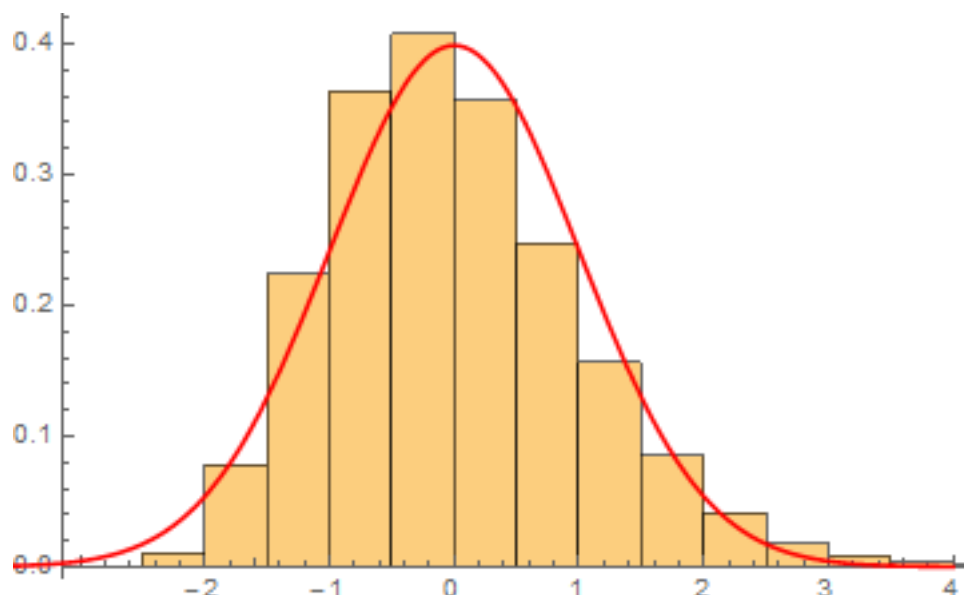
(2) $N=5$ 时,



红色线为标准正态分布。

由上图可见，当 $N=5$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布虽然与正态分布相差较远，但相较于 $N=2$ 时，分布更接近正态分布。

(3) $N=10$ 时，



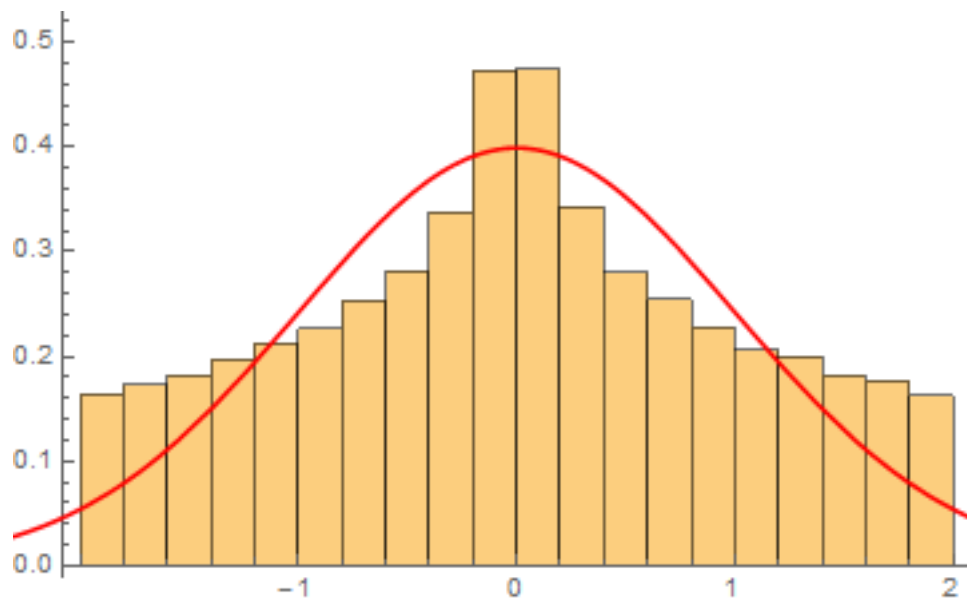
红色线为标准正态分布。

由上图可见，当 $N=10$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布已经与正态分布较为接近了。

根据中心极限定理，当 $N \rightarrow \infty$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布会趋于标准正态分布，而实验中随着 N 的增大，分布确实趋于标准正态分布。

$$2: p(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, x = \sin\left[\pi\left(\xi - \frac{1}{2}\right)\right], x \in [-1, 1], \mu = 0, \sigma = \sqrt{\frac{1}{2}}.$$

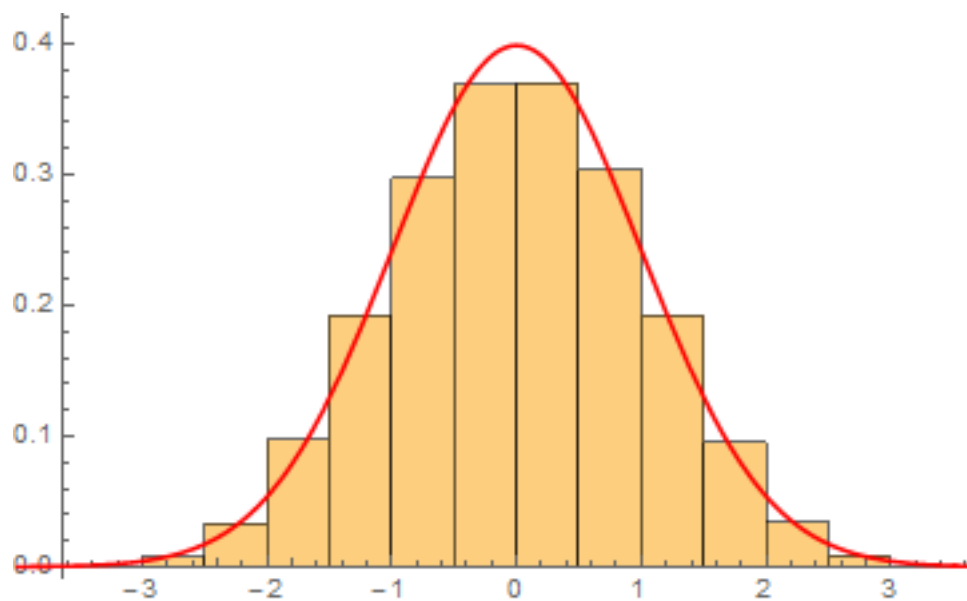
(1): $N=2$



红色线为标准正态分布。

由上图可见，当 $N=2$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布与正态分布相差很远。

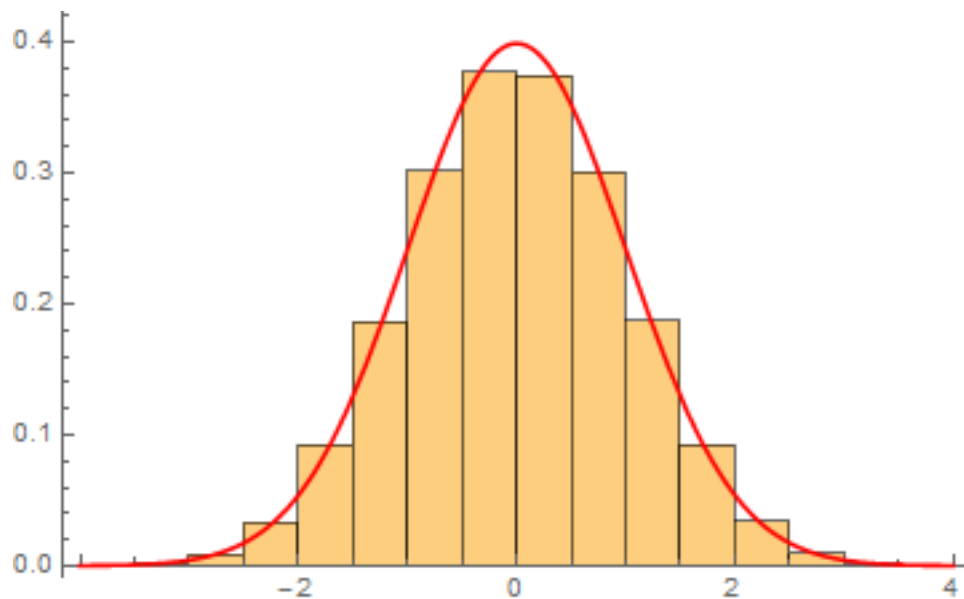
(2): $N=5$



红色线为标准正态分布。

由上图可见，当 $N=5$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布已经很接近标准正态分布了。

(3): $N=10$

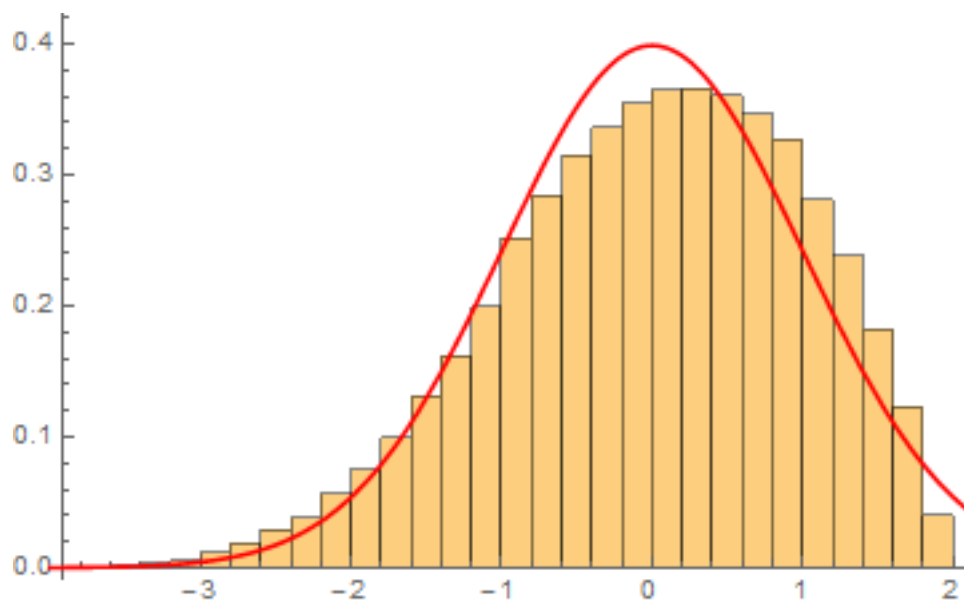


红色线为标准正态分布。

当 $N=10$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布十分接近标准正态分布。

3: $p(x)=2x, x=\sqrt{\xi}, x \in [0,1], \mu = \frac{2}{3}, \sigma = \sqrt{\frac{1}{18}}$.

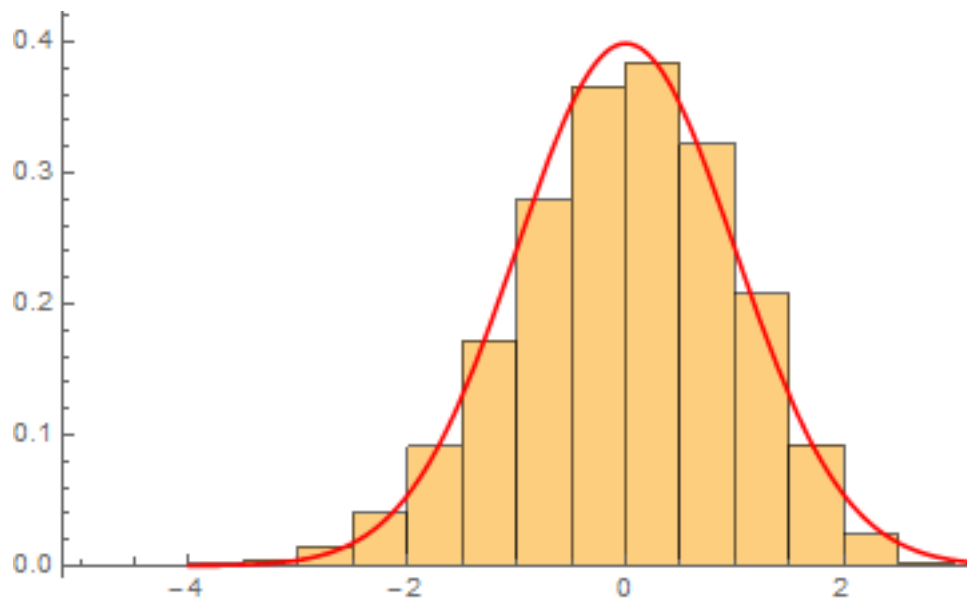
(1): $N=2$



红色线为标准正态分布。

由图可见，当 $N=2$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布偏离标准正态分布较多。

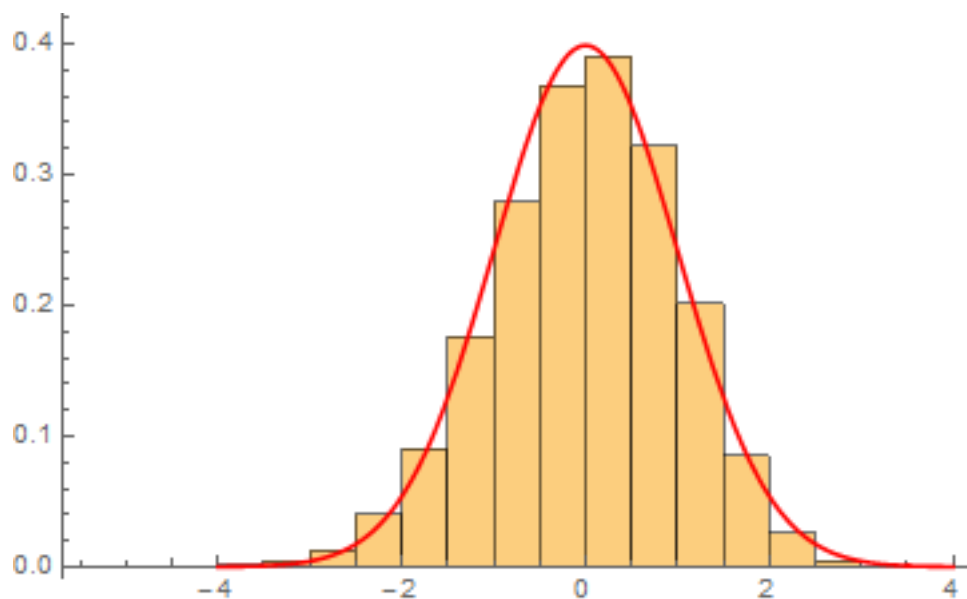
(2): $N=5$



红色线为标准正态分布。

由图可见，当 $N=5$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布已经很接近标准正态分布了

(3): $N=10$



红色线为标准正态分布。

由图可见，当 $N=10$ 时， $y = \frac{\langle x \rangle - \mu}{\sigma/\sqrt{N}}$ 的分布更接近标准正态分布了。

[综合讨论]:对于不同的分布，趋于标准正态分布的速度不一

样，但只要 N 足够大，它们总是会趋于标准正态分布，由实验的结果来看，中心极限定理是正确的。