Centrální limitní věta

1. Ukažte, že součet n náhodných proměnných s rovnoměrným rozdělením U(0,1) konverguje k normálnímu rozdělení $N\left(\frac{n}{2},\sqrt{\frac{n}{12}}\right)$.

```
import numpy as np
      import matplotlib.pyplot as plt
      def gaussian(x,mu,sigma):
          return 1/(np.sqrt(2*np.pi)*sigma)*np.exp(-(x-mu)**2/(2*sigma**2))
 6
      N=12
      Nsim=10000
9
10
      x=np.empty(N)
      y=np.empty(Nsim)
11
12
      for i in range(Nsim):
13
          x=np.random.random sample(N)
14
          y[i]=np.sum(x)
15
16
17
      mu=N/2
18
      sigma=np.sqrt(N/12)
19
      xp=np.arange(0,N,0.01)
20
      yp=gaussian(xp,mu,sigma)
21
      plt.hist(y,bins=100,density='True')
22
      plt.plot(xp,yp,c='red')
23
```

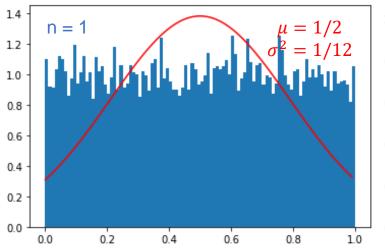
náhodná proměnná y

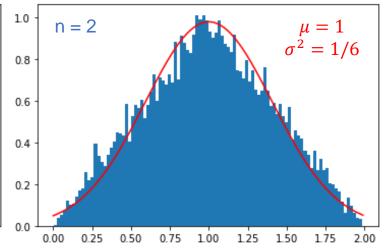
$$y = \sum_{i=1}^{n} x_i$$

předpověď CLT:

gaussián

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$



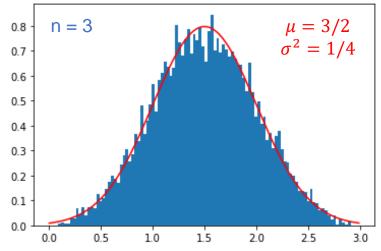


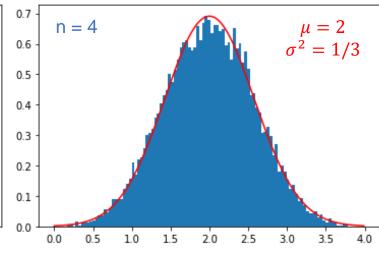
očekávaná hodnota

$$\mu = \frac{n}{2}$$

standardní odchylka

$$\sigma = \sqrt{\frac{n}{12}}$$





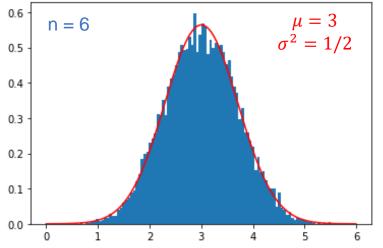
náhodná proměnná y

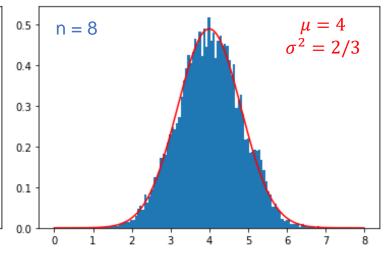
$$y = \sum_{i=1}^{n} x_i$$

předpověď CLT:

gaussián

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(y-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$



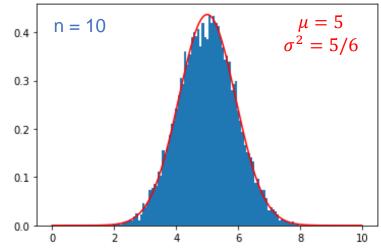


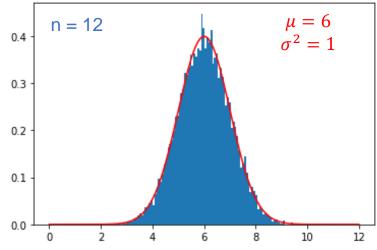
očekávaná hodnota

$$\mu = \frac{n}{2}$$

standardní odchylka

$$\sigma = \sqrt{\frac{n}{12}}$$





Centrální limitní věta

Otestujte centrální limitní větu na hustotě pravděpodobnosti polohy matematického kyvadla.

hustota pravděpodobnosti

$$f(x) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{\sqrt{x_m^2 - x^2}} \qquad \qquad \mu_x = 0 \qquad \qquad \sigma_x = \frac{x_m}{\sqrt{2}}$$

$$\mu_{x}=0$$

$$\sigma_{x} = \frac{x_{m}}{\sqrt{2}}$$

distribuční funkce

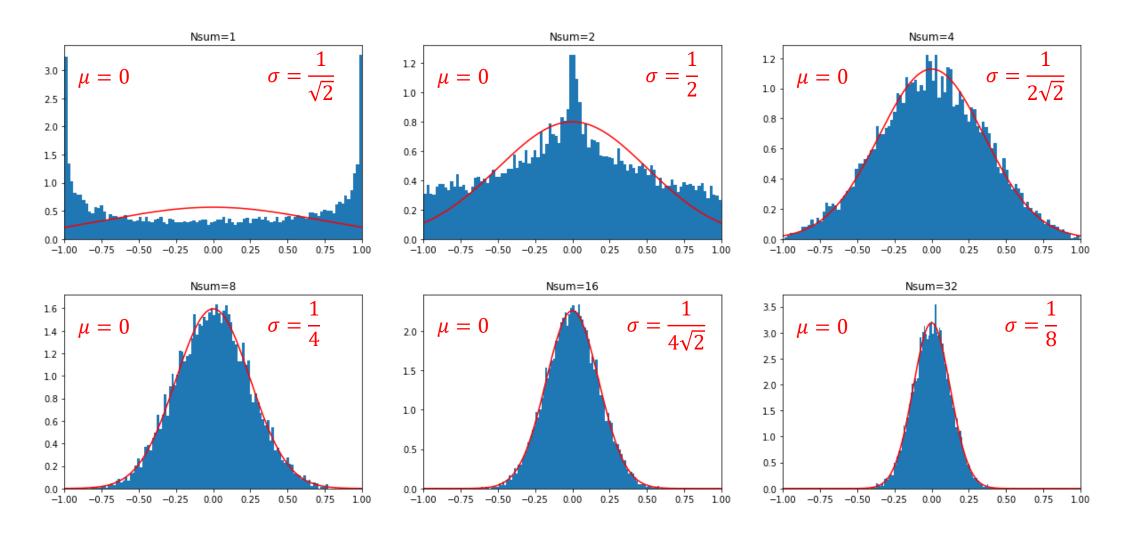
$$F(x) = \frac{1}{\pi} \int_{-x_m}^{x} \frac{\frac{1}{x_m}}{\sqrt{1 - \left(\frac{y}{x_m}\right)^2}} dy = \frac{1}{\pi} \left[\frac{\pi}{2} + \arcsin\left(\frac{x}{x_m}\right) \right]$$

metoda inverzní funkce

$$r = \frac{1}{\pi} \left[\frac{\pi}{2} + \arcsin\left(\frac{x}{x_m}\right) \right] \qquad r \in U(0,1)$$

$$x = x_m \sin\left[\pi \left(r - \frac{1}{2}\right)\right]$$

2. Otestujte centrální limitní větu na hustotě pravděpodobnosti polohy matematického kyvadla.



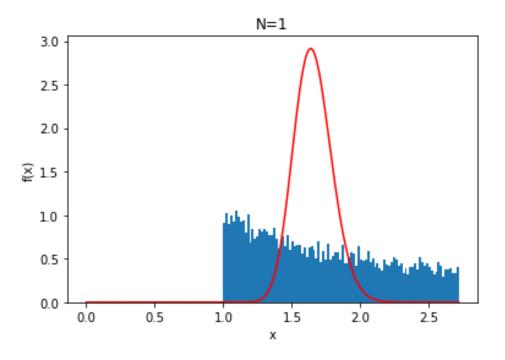
3. Jaké rozdělení bude mít součin N náhodných proměnných x_i pro $n \to \infty$?

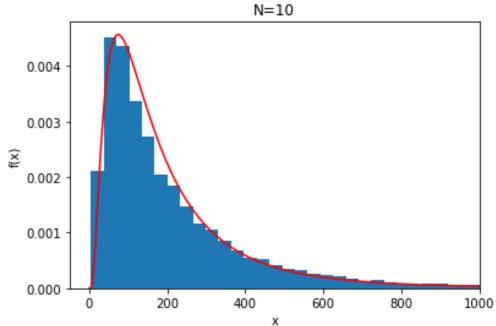
$$y = x_1 \cdot x_2 \cdot \dots \cdot x_N$$

$$z = \ln y = \ln x_1 + \ln x_2 + \dots + \ln x_n$$

$$z = \ln y$$
 $\rightarrow y = e^z$

pro $n \to \infty$ je z výběrem z normálního rozdělení pro $n \to \infty$ je y výběrem z log-normálního rozdělení





3. Jaké rozdělení bude mít součin N náhodných proměnných x_i pro $N \to \infty$?

log-normální rozdělení

 \boldsymbol{z} má hustotu pravděpodobnosti

y má hustotu pravděpodobnosti

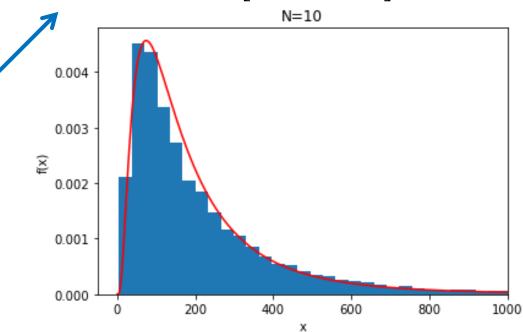
$$z = \ln y \rightarrow y = e^z$$

$$g(y)dy = f(z)dz$$

$$g(y) = \left| \frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}y} \right| f(z(y))$$

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(z-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$g(y) = \frac{1}{y} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$



4. Proveďte analýzu korelace mezi výškou, váhou a měsícem narození studentů Matfyzu.

kovariance Excel: COVAR (A1:A50, B1:B50)

odhad kovariance: $\widehat{cov}(x, y) = \langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle$

korelace Excel: PEARSON (A1:A50, B1:B50)
CORREL (A1:A50, B1:B50)

odhad korelace: $\hat{\rho}(x,y) = \frac{\langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle}{\hat{\sigma}_x \hat{\sigma}_y}$

oprava: $\hat{\rho}(x,y) = \frac{n-1}{n} \hat{\rho}_{\text{Excel}}(x,y)$

4. Proveďte analýzu korelace mezi výškou, váhou a měsícem narození studentů Matfyzu.

předpojatý odhad (Excel)

standardní odchylka:

$$\hat{s}_x = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \langle x \rangle)^2}$$

korelace:

$$\hat{\rho}_{\text{Excel}}(x, y) = \frac{\langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle}{\hat{s}_x \hat{s}_y}$$

nepředpojatý odhad

standardní odchylka:

$$\widehat{\sigma}_{x} = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \langle x \rangle)^{2}}$$

korelace:

$$\hat{\rho}(x,y) = \frac{\langle xy \rangle - \langle x \rangle \langle y \rangle}{\hat{\sigma}_x \hat{\sigma}_y}$$