Definisemo parametre mu, sigma, N.

np.random.seed(0) - pseudo slucajno - kako bi nam ostali isti rezultati pri svakom pokretanju koda

definisemo normalnu i standarnu normalnu raspodelu za M, Hi, sa N uzoraka.

definisemo masu po formuli koja nam je data i onda racunamo f kao odnos nesvodljivih i orginal masa.  $M_{irr} = M*\sqrt{\frac{1-\pi^2}{2}}$ 

 $f = M_{irr}/M$ 

 ${\tt Zatim\ racunamo\ KDE\ po\ metodi\ stats.gaussian\_kde(M\_irr\_samples)\ i\ plotujemo\ histogram\ i\ KDE}$ 

Scottovo pravilo minimizuje srednju kvadratnu gresku između histograma i prave distribucije.

Fridman-Dijakonisovo pravilo radi isto sto i Skotovo, osim sto se umesto devijacije koristi razlika između 75. i 25. percentila.

 $h_s = \{3.5* \mathsf{dev}(x)\}/\{\mathsf{N}^{\mathsf{o}}(1/3)\}, \, \mathsf{N}\text{-broj uzoraka}$  $h_fd = {3.5*(q75-q25)}/{N^(1/3)}$ 

Mozemo da primetimo razliku pri najvisim vrednostima za ova dva pravila.(i da je Fridman-Dijakonisovo optimalnije).

Kolmogorov-Smirnov test omogucava proveru podudaranja simulacije i teorije.

vrednosti su

0.1551 - mala vrednost pa su onda grafici slicni

0.5045 - veca vrednost pa su onda grafici razliciti

(pp) da je onda za manje \sigma grafik slican(npr sigma 0.02), dok je za vece sigma (\sigma = 1) grafik razlicit