

# Relatório Tarefa Probabilidade

José Guilherme De Oliveira Antunes

June 7, 2024

## Parte 1: Gerando uma distribuição uniforme

A soma infinita  $\sum_{n=1}^{\infty} 2^{-i} X_i$  consiste basicamente em uma forma de representar números entre 0 e 1 utilizando a base binária, como consta em alguns exemplos abaixo:

$$0.5 = 1 \cdot 2^{-1} = 0.1$$

$$0.75 = 1 \cdot 2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} = 0.11$$

$$0.625 = 1 \cdot 2^{-1} + 0 \cdot 2^{-2} + 1 \cdot 2^{-3}$$

Embora os números acima sejam facilmente escritos em base binária, pois são somas finitas de potências de inversas de 2, pode-se escrever qualquer número entre 0 e 1 dessa forma como uma soma infinita de potências inversas de 2. Abaixo exemplos:

$$0.3 = 0 \cdot 2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 0 \cdot 2^{-4} + 1 \cdot 2^{-5} + \dots = 0.01001\dots$$

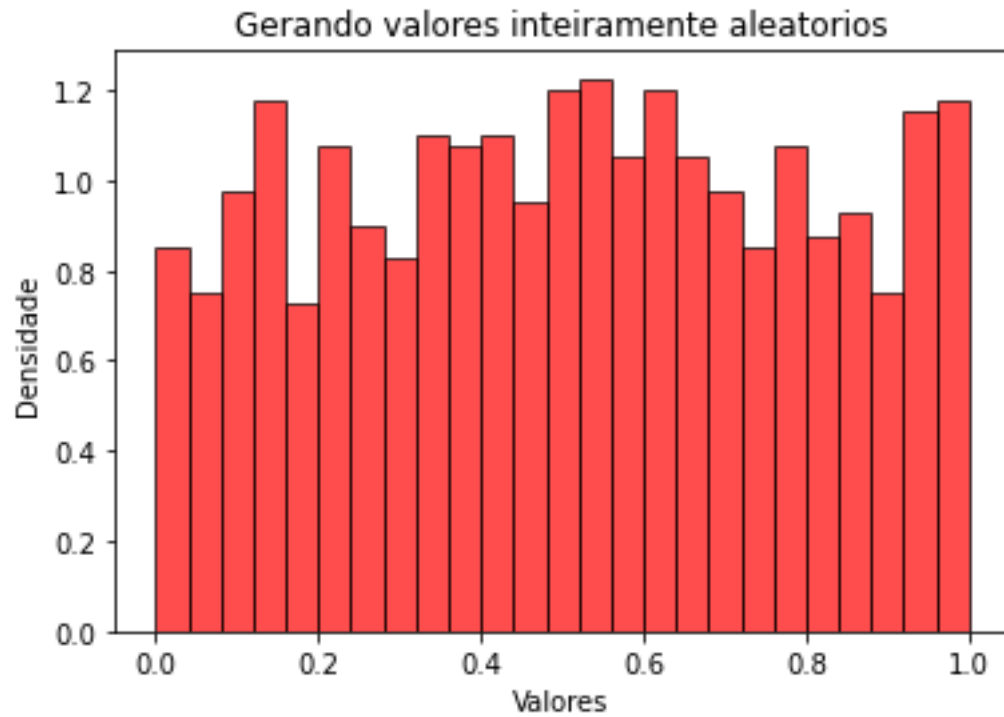
$$0.763 = 1 \cdot 2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 0 \cdot 2^{-4} + 0 \cdot 2^{-5} + \dots = 0.11000\dots$$

$$0.347 = 0 \cdot 2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 1 \cdot 2^{-4} + 1 \cdot 2^{-5} + \dots = 0.01011\dots$$

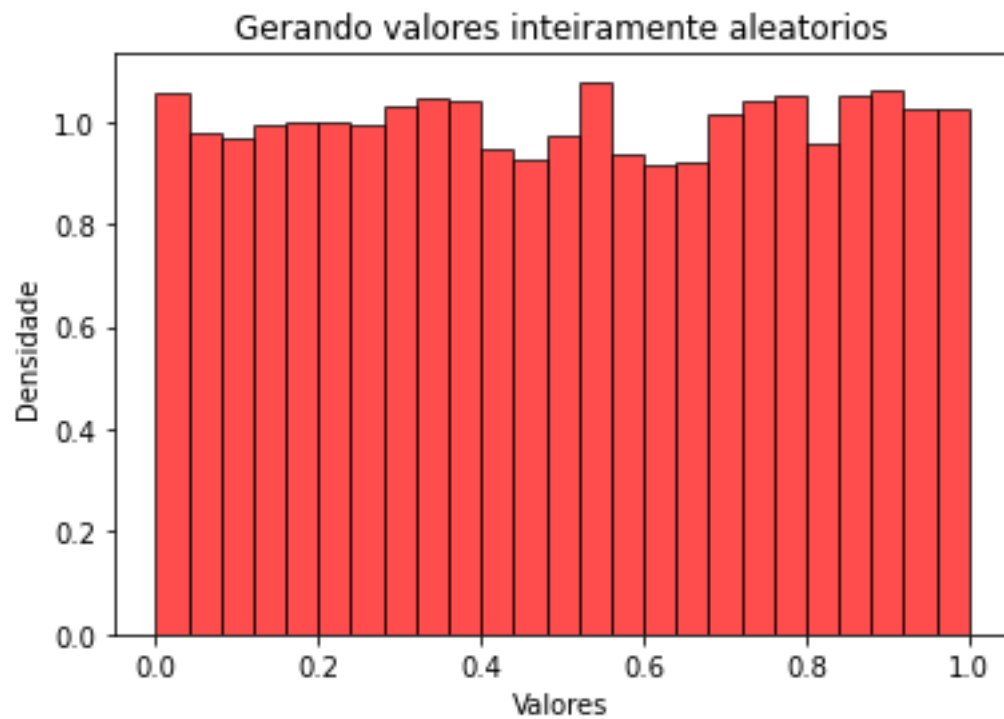
Desse modo, pode-se ver que, sendo  $X_i \sim \text{Bern}\left(\frac{1}{2}\right)$  permite a geração aleatória de números entre 0 e 1. Logo, é uma outra forma de representar  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ . Para tal, foi feita uma função em python, visível abaixo, que gera um vetor de números aleatórios usando esse método.

```
def vetor_aleatorio(tamanho):
    pot_inv_2 = np.array([1 / (2**i) for i in range(1, 53)])
    vetor_aleatorio = []
    for i in range(1, tamanho+1):
        bern_vector = spt.bernoulli.rvs(p, size = 52)
        num_aleatorio = np.dot(bern_vector, pot_inv_2)
        vetor_aleatorio.append(num_aleatorio)
    vetor_aleatorio = np.array(vetor_aleatorio)
    return vetor_aleatorio
```

Considerando que se gera 1000 valores aleatórios, chega-se em:



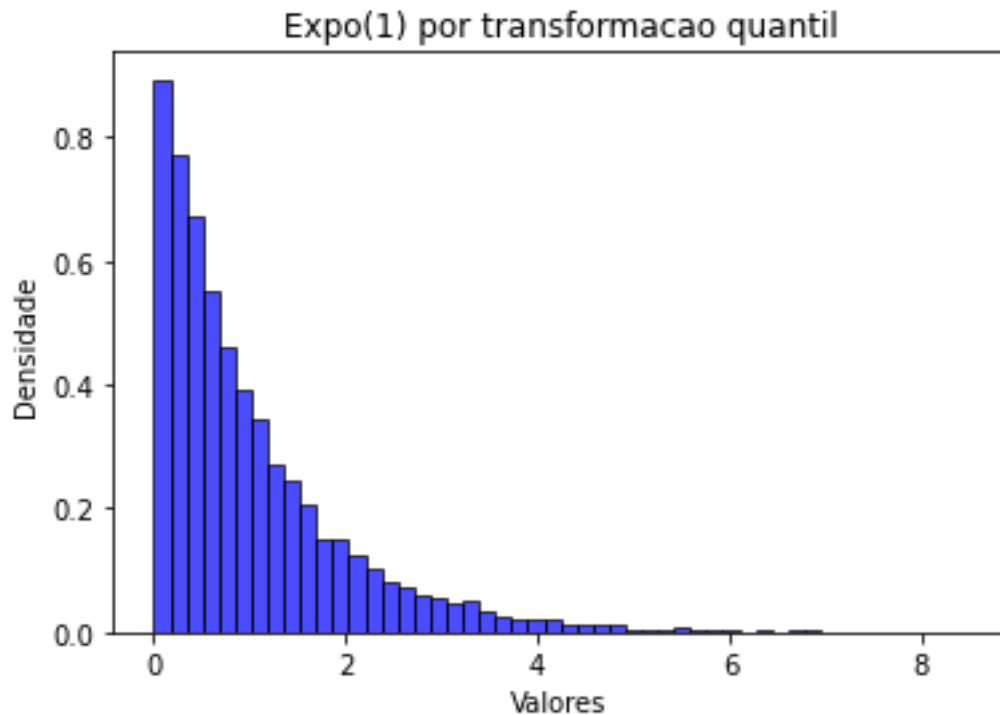
Que ainda está meio disperso, mas gerando 10000 valores, tem-se:



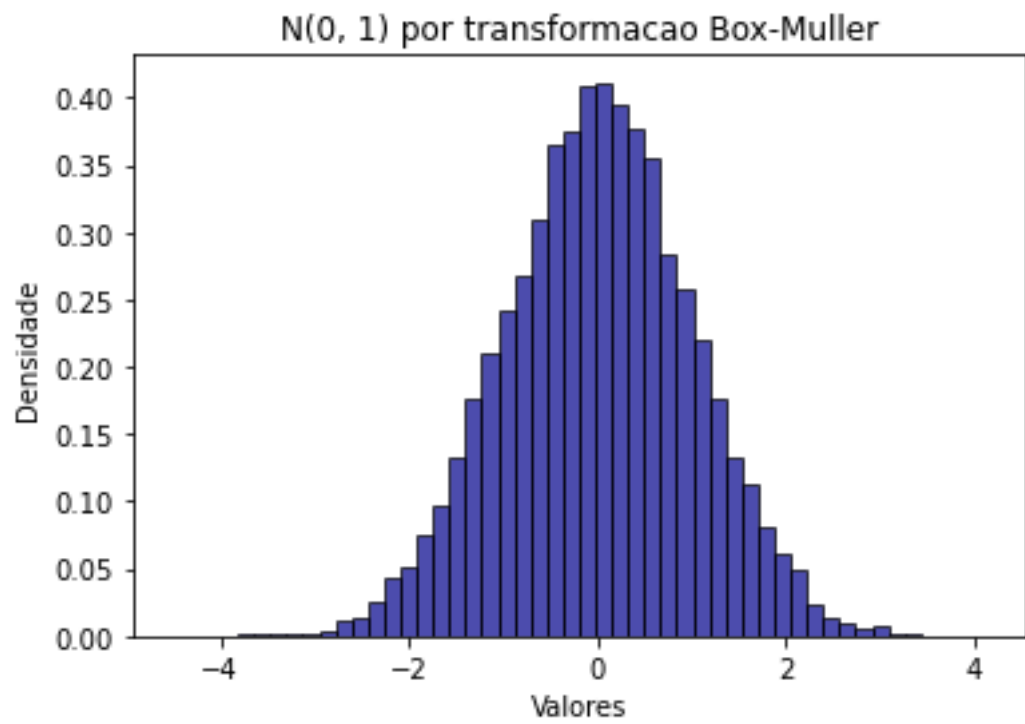
Que de fato parece ser próximo de uma  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$

## Parte 2: Gerando outras distribuições

A transformação quantil gera, através de uma CDF invertível  $F(x)$  e de uma uniforme  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ , uma variável aleatória  $X = F^{-1}(U)$  com distribuição  $F(x)$ . No caso de uma exponencial com  $\lambda = 1$ , temos que sua CDF é  $F(x) = 1 - e^{-x}$ . Logo, manipulando algebricamente para encontrar sua inversa, chega-se em  $F^{-1}(x) = \ln(\frac{1}{1-x})$ . Gerando um vetor aleatório com 10000 uniformes e o utilizando na função inversa, chega-se no seguinte histograma:



Que de fato se parece muitíssimo com a pdf de uma distribuição exponencial. Já a transformação de Box-Muller se utiliza, além de uma distribuição uniforme  $U \sim \text{Unif}(0, 1)$ , de uma distribuição exponencial  $T \sim \text{Expo}(1)$ . Assim, podemos gerar uma variável aleatória  $X$  com a equação  $X = \sqrt{2T} \cdot \cos U$ , onde  $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . Dessa maneira, temos que o histograma da variável criada  $X$ , considerando um vetor aleatório com 10000 uniformes e outro com 10000 exponenciais, é:



Que tem uma distribuição bem próxima de uma gaussiana, conforme esperado.