# Exercício Programa 01 - Cálculo do Valor de $\pi$

### Alexandre Barsam Junqueira

### 21 de março de 2024

#### Resumo

Esse relatório busca desenvolver estimativas para o valor de  $\pi$  por meio de Simulações de Monte Carlo, isto é: (i) gerar pontos uniformemente distribuídos  $x_i \in [1,1]^2$ ,  $i \in \{1,\ldots,n\}$ ; (ii) definir a proporção de pontos cuja distância do centro é menor que 1; (iii) estimar  $\pi$ . Além disso, busca-se entender um valor de n ideal para um  $erro \leq 0.05\%$ .

## 1 Introdução ao Método de Monte Carlo

### 1.1 Algoritmo e Utilização

Criado por Stanislaw Ulam e John Von Neumann, o Método de Monte Carlo ou Simulação de Monte Carlo é um tipo de algoritmo computacional que utiliza amostragens aleatórias repetidas vezes para obter a probabilidade de um grupo de resultados ocorrer. O método é utilizado, principalmente, como forma de obter aproximações numéricas de funções complexas em que não é viável, ou é mesmo impossível, obter uma solução analítica ou determinística. Dessa forma, consegue-se atuar sobre problemas de otimização e integração numérica, por exemplo.

Na maioria dos casos, as simulações tendem a seguir um padrão:

- 1. Definir um domínio de possíveis entradas;
- 2. Gerar entradas randomicamente por meio de uma distribuição probabilística sobre o domínio;
- 3. Obter resultados para cada entrada;
- 4. Juntar os resultados.

Desse modo, o Método de Monte Carlo é uma ferramenta extremamente poderosa para o entendimento de situações complexas e para aproximações. No entanto, traz consigo problemas relacionados a custo computacional, precisão e dimensionalidade.

# 1.2 Intervalo de Confiança (IC) e Margem de Erro (e) para Proporções Populacionais

Por se tratar de um modelo probabilístico, não basta somente conduzir uma simulação e obter o resultado, é preciso entender a relevância estatística daquele resultado. Por isso, cabe observar o intervalo de confiança e a margem de erro do modelo.

Quando se deseja entender a proporção p de uma população de tamanho m que possui determinada característica x,  $p=\frac{n_x}{m}$ . No entanto, muitas vezes é imprático abordar toda a população, sendo preferível observar amostras aleatórias de tamanho n. Dessa forma, pode-se utilizar a proporção amostral  $p_a$  para estimar p.

Com o n grande, obtem-se uma aproximação de uma curva normal:  $p_a \approx N(p, \frac{p1-p}{n})$ . Assim, é possível obter um Intervalo de Confiança com coeficiente de confiança  $\gamma$ :

$$IC_p = \left[ p_a - z_\gamma \cdot \sqrt{\frac{p_a(1-p_a)}{n}}, p_a + z_\gamma \cdot \sqrt{\frac{p_a(1-p_a)}{n}} \right]$$

Definindo-se a margem de erro como metade do tamanho do intervalo de confiança, tem-se que:

$$e = z_{\gamma} \cdot \sqrt{\frac{p_a(1 - p_a)}{n}}$$

$$n = \left(\frac{z_{\gamma}}{e}\right)^2 p_a \cdot (1 - p_a)$$

Com isso, consegue-se determinar um tamanho da amostra n para o qual é possível obter uma estimativa para p com erro e e confiança de  $\gamma$ .

Como  $\pi=4p,$  sendo  $p=\frac{n_{dentro}}{n_{total}},$  tem-se que  $\pi_a=4p$  e  $\sigma_{\pi_m}=4\sigma_{p_m}.$  Assim:

$$IC_{\pi} = \left[ \pi_a - 4z \cdot \sqrt{\frac{p_a \cdot (1 - p_a)}{n}}, \pi_a + 4z \cdot \sqrt{\frac{p_a \cdot (1 - p_a)}{n}} \right]$$

Portanto, analogamente ao processo anterior, tem-se que:

$$n_{\pi} = 16 \cdot \left(\frac{z}{e}\right)^{2} \cdot p_{a} \cdot (1 - p_{a})$$

Similarmente, no pior dos casos:

$$n_{\pi} = 4 \cdot \left(\frac{z}{e}\right)^2$$

### 2 Cálculo do Valor de $\pi$ com o Método de Monte Carlo

### 2.1 Algoritmo para a Estimativa

A Simulação de Monte Carlo consegue obter uma aproximação do valor de  $\pi$ . Mais precisamente, isso pode ser alcançando pelas seguintes etapas - exemplificado de maneira visual na Figura 1:

- 1. Determinar um quadrado no plano cartesiano por  $x \in [-1, 1]$  e por  $y \in [-1, 1]$ ;
- 2. Dispersar uniformemente um número de n de pontos dentro do quadrado;
- 3. Verificar a quantidade  $n_d$  de pontos cuja distância da origem é menor que 1, isto é, que estão dentro do círculo unitário;
- 4. A razão  $\frac{n_d}{n}$  aproxima-se da razão da área da circunferência pela área do quadrado. Logo,  $\frac{n_d}{n} \approx \frac{\pi}{4}$ ;
- 5. Com isso, estima-se  $\pi \approx \frac{4 \cdot n_d}{n}$ .

# 2.2 Intervalo de Confiança e Margem de Erro

Essa Simulação de Monte Carlo para o cálculo do valor de  $\pi$  é um problema de proporção populacional: de todos os pontos contidos dentro do quadrado, qual fração deles está dentro do círculo unitário. Sendo impossível computar todos os pontos nessa área, pode-se pegar uma amostra aleatória para estimar p por meio de  $p_a$ .

Dessa maneira, para definir o tamanho da amostra, precisa-se estabelecer o erro, o grau de confiança e uma proporção amostral. Assumindo e = 0,05% e  $\gamma = 95\%$  (e, logo,  $z_{\gamma} \approx 1,96$ , falta definir  $p_a$ ).

Conhecendo o valor de  $\pi$ , sabe-se que  $p = \frac{\pi}{4}$ . Não obstante, tomando esse valor como desconhecido, pode-se obter um valor de  $p_a$  satisfatório conduzindo diversas amostragens aleatórias e utilizando a média dos valores de  $\pi$  encontrados.

A Figura 2 demonstra a distribuição do valor de  $\pi$  encontrado em  $10^6$  amostragens aleatórias com  $n=10^3$ . A média desses valores foi de  $\mu\approx 3.1416$  com erro padrão  $\sigma_m\approx 0,00013$ .

Com isso, utilizando  $p_a = \frac{\mu}{4}$ , obtém-se que

$$n_{\pi} = 41.458.544$$

Outra opção quando se desconhece uma estimativa para p é simplesmente supor o caso em que n seja o maior possível, isto é, p=0,5, resultando em:

$$n_{\pi} = 61.465.600$$

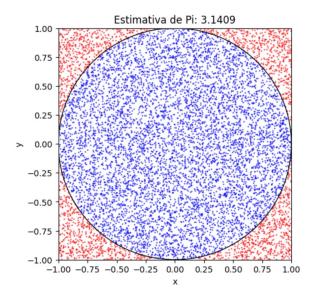


Figura 1: Exemplificação visual do Método de Monte Carlo para o cálculo de  $\pi$ .

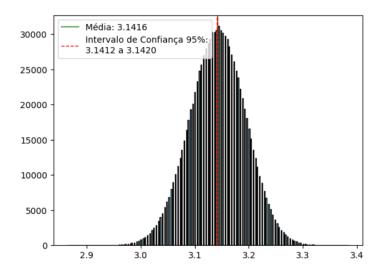


Figura 2: Distribuição das estimativas para  $\pi$  nas amostragens.

### 2.3 Análise de Convergência

Por fim, uma última maneira de compreender um valor propício para o tamanho da amostra n é observar graficamente a convergência das estimativas para o valor real. Como pode ser visto nas imagens a seguir, as estimativas de  $\pi$  apresentam um erro consistentemente abaixo de 0,05% a partir de  $3\cdot 10^6$ . No entanto, isso foi feito com poucas repetições, tornando o resultado obtido por intervalo de confiança e margem de erro uma melhor recomendação para n.

.

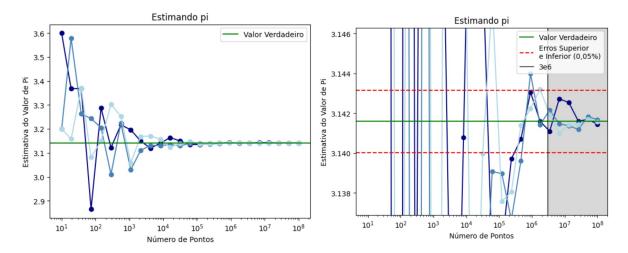


Figura 3: Simulações de Convergência com o aumento de n.

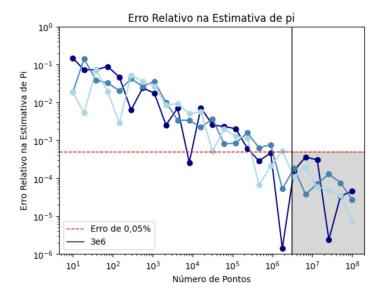


Figura 4: Análise do erro relativo das simulações conduzidas e sua evolução.