# **Monitoria 9 nov**

## **Números aleatórios**

Será que existem?

Na verdade a aleatoriedade é bem difícil de determinar matematicamente.

#### ▼ Falácia do apostador

O que acontece anteriormente não tem impacto no que vai acontecer em seguida.

#### **▼** O que é aleatoriedade?

Um <u>processo aleatório</u> é o processo repetitivo cujo resultado não descreve um padrão determinístico, mas segue uma <u>distribuição de probabilidade</u>. [1] (Fonte: <u>Wikipedia</u>)

### **▼** Computadores podem gerar números aleatórios?

Não podem. Computadores são máquinas determinísticas e por isso são incapazes de gerar sequências sem nenhuma inter-relação ou regra clara para definir o próximo número.

### Geradores de números pseudo-aleatórios

#### Números aleatórios no Fortran

#### Função random\_number(harvest):

Gera números aleatórios no intervalo  $\left[0,1\right]$  baseados numa seed, no caso harvest. Também pode gerar vetores inteiros de números aleatórios

Exemplo do Heitor:

https://gist.github.com/heitorPB/abc750898443d6302b0b733c8a87faa5#números-aleatórios

Monitoria 9 nov 1

```
program teste
       implicit none
        ! numeros reais
        real(4) :: r4
       real(8) :: r8
        real(16) :: r16
        ! uma matriz 4x4 de reais
       real(8) :: muitos(4,4)
        ! inicia o gerador de numerinhos
       call random_seed()
        ! todo mundo recebe um número pseudoaleatório
       call random_number(r16)
       call random_number(r8)
       call random_number(r4)
       call random_number(muitos)
        ! olha só o resultado:
       print *, r16, r8, r4
       print *, muitos(1,:)
       print *, muitos(2,:)
       print *, muitos(3,:)
       print *, muitos(4,:)
end program teste
```

#### Resultado:

## Algoritmo de Metropolis

O algoritmo Metropolis-Hastings funciona gerando uma sequência de valores de tal maneira que, à medida que **mais e mais valores de amostra são produzidos**, a distribuição de valores se **aproxima mais da distribuição desejada** P(x).

Esses valores de amostra são produzidos iterativamente, com a distribuição da próxima amostra **dependendo apenas do valor atual da amostra** (transformando a sequência de amostras em uma cadeia de Markov). Especificamente, a cada iteração, o algoritmo escolhe um candidato para o próximo valor de amostra com base no valor atual da amostra.

Então, com alguma probabilidade, o candidato é aceito ou rejeitado. Caso seja rejeitado, o valor do candidato é descartado e o valor atual é reutilizado na próxima iteração. A probabilidade de aceitação é determinado comparando os valores da função f(x) dos valores de amostra atuais e candidatos em relação à distribuição desejada P(x).

Monitoria 9 nov 2

#### Para cada iteração:

- Gere um candidato x' para a próxima amostra, escolhendo na distribuição  $g\left(x'\mid x_t\right)$ .
- Calcule a taxa de aceitação  $lpha=f\left(x'\right)/f\left(x_t\right)$ , que será usado para decidir se aceita ou rejeita o candidato. Como f é proporcional à densidade de , temos que  $lpha=f\left(x'\right)/f\left(x_t\right)=P\left(x'\right)/P\left(x_t\right)$
- Aceite ou rejeite :
  - $\circ$  Gere um número aleatório uniforme  $u \in [0,1]$ .
  - $\circ~$  E se  $u \leq lpha$ , aceite o candidato definindo  $x_{t+1} = x'$ ,
  - $\circ~$  E se u>lpha, rejeite o candidato e defina  $x_{t+1}=x_t$  em vez de.

#### Pseudo-código:

```
P = 0.5 #Distribuição uniforme
i = random_number() #número entra 0,1
if i < P:
   ...</pre>
```

Monitoria 9 nov 3