# Metodologia de Pesquisa Simulação

Ricardo Rosal

June 6, 2022

- Simulação como método de pesquisa
  - Tipos de simulação
    - Eventos discretos
    - Sistemas dinâmicos
    - Simulação baseada em agentes
- Métodos de simulação
  - Sistemas dinâmicos
  - Monte Carlo
  - Automatos Celulares
  - Simulação de eventos discretos
  - Elementos Finitos

- O principal valor da simulação como método de pesquisa é a flexibilidade dada ao pesquisar de focar na complexidade do sistema e do modelo em estudo e fazer perguntas do tipo "e se?" ao ínves de perguntas como "o que aconteceu? como? e por que?".
- outros métodos de pesquisa, em contra-partida, requer que seja estabelescida algumas preposições sobre causalidade do fenômeno estudado, já a simulação nos permite, desde a dinâmica estabelescida do modelo, "criar/descobrir" tais efeitos e demostrar causalidades.
- A simulação permite o estudo de fenômenos mais complexos, uma vez que as observações são feitas para "avançando" no tempo (ou em outro dimensão em que o sistema tem uma dinâmica definida).

- O principal valor da simulação como método de pesquisa é a flexibilidade dada ao pesquisar de focar na complexidade do sistema e do modelo em estudo e fazer perguntas do tipo "e se?" ao ínves de perguntas como "o que aconteceu? como? e por que?".
- outros métodos de pesquisa, em contra-partida, requer que seja estabelescida algumas preposições sobre causalidade do fenômeno estudado, já a simulação nos permite, desde a dinâmica estabelescida do modelo, "criar/descobrir" tais efeitos e demostrar causalidades.
- A simulação permite o estudo de **fenômenos mais complexos**, uma

- O principal valor da simulação como método de pesquisa é a flexibilidade dada ao pesquisar de focar na complexidade do sistema e do modelo em estudo e fazer perguntas do tipo "e se?" ao ínves de perguntas como "o que aconteceu? como? e por que?".
- outros métodos de pesquisa, em contra-partida, requer que seja estabelescida algumas preposições sobre causalidade do fenômeno estudado, já a simulação nos permite, desde a dinâmica estabelescida do modelo, "criar/descobrir" tais efeitos e demostrar causalidades.
- A simulação permite o estudo de fenômenos mais complexos, uma vez que as observações são feitas para "avançando" no tempo (ou em outro dimensão em que o sistema tem uma dinâmica definida).

Tipos de simulação

- Simulação de eventos discretos: envolve um modelo onde a dinâmica (governing equations) na dimensão ζ (tempo, por exemplo) evolui de forma discreta, normalmente os eventos são disparados por um gatilho, que pode ser implementado com uma callback ou um intervalo pré-definido.
- usalmente, metódos como maquinas de estados-finitos, e teoria das filas são utilizados para simulação de eventos discretos.

$$T < SP-A$$
  $T = SP$ 
 $T > SP-A$ 
 $T > SP-B$ 
 $T < SP-B$ 

exemplo:

- Simulação de eventos discretos: envolve um modelo onde a dinâmica (governing equations) na dimensão ζ (tempo, por exemplo) evolui de forma discreta, normalmente os eventos são disparados por um gatilho, que pode ser implementado com uma callback ou um intervalo pré-definido.
- usalmente, metódos como maquinas de estados-finitos, e teoria das filas são utilizados para simulação de eventos discretos.

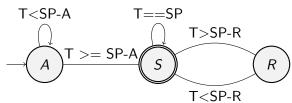
TT = SP
$$T>SP-R$$

$$T

$$T$$$$

exemplo:

- Simulação de eventos discretos: envolve um modelo onde a dinâmica (governing equations) na dimensão ζ (tempo, por exemplo) evolui de forma discreta, normalmente os eventos são disparados por um gatilho, que pode ser implementado com uma callback ou um intervalo pré-definido.
- usalmente, metódos como maquinas de estados-finitos, e teoria das filas são utilizados para simulação de eventos discretos.



exemplo:

- Simulação de sistemas dinâmicos: nesse tipo de simulação é definido o estado ou estados do sistema, que normalmente é a variável dependente de uma função, onde é conhecido a dinâmica do mesmo.
- essa dinâmica normalmente é definida por uma equação diferencial
   ODE ou PDE, dependendo do número de dimensões no espaço onde ocorre a dinâmica do sistema, e a função que define o estado é a solução da equação diferencial.
- Por exemplo:

$$F = m \cdot a \tag{1}$$

$$m\frac{d^2x}{dt^2} - f = 0 (2)$$

ou:

$$\nabla^2 = \frac{\rho}{\varepsilon} \tag{3}$$

- Simulação de sistemas dinâmicos: nesse tipo de simulação é definido o estado ou estados do sistema, que normalmente é a variável dependente de uma função, onde é conhecido a dinâmica do mesmo.
- essa dinâmica normalmente é definida por uma equação diferencial ODE ou PDE, dependendo do número de dimensões no espaço onde ocorre a dinâmica do sistema, e a função que define o estado é a solução da equação diferencial.
- Por exemplo:

$$F = m \cdot a \tag{1}$$

$$m\frac{d^2x}{dt^2} - f = 0 (2)$$

ou:

$$\nabla^2 = \frac{\rho}{\varepsilon} \tag{3}$$

- Simulação de sistemas dinâmicos: nesse tipo de simulação é definido o estado ou estados do sistema, que normalmente é a variável dependente de uma função, onde é conhecido a dinâmica do mesmo.
- essa dinâmica normalmente é definida por uma equação diferencial
   ODE ou PDE, dependendo do número de dimensões no espaço onde ocorre a dinâmica do sistema, e a função que define o estado é a solução da equação diferencial.
- Por exemplo:

$$F = m \cdot a \tag{1}$$

$$m\frac{d^2x}{dt^2} - f = 0 (2)$$

ou:

$$\nabla^2 = \frac{\rho}{\varepsilon} \tag{3}$$

June 6, 2022

- Simulação de sistemas dinâmicos: nesse tipo de simulação é definido o estado ou estados do sistema, que normalmente é a variável dependente de uma função, onde é conhecido a dinâmica do mesmo.
- essa dinâmica normalmente é definida por uma equação diferencial ODE ou PDE, dependendo do número de dimensões no espaço onde ocorre a dinâmica do sistema, e a função que define o estado é a solução da equação diferencial.
- Por exemplo:

$$F = m \cdot a \tag{1}$$

$$m\frac{d^2x}{dt^2} - f = 0 (2)$$

ou:

$$\nabla^2 = \frac{\rho}{\varepsilon} \tag{3}$$

7/36

- Simulaçãos baseadas em agentes: são um grupo de metodos que de simulação que tem como objetivo a iteração de agentes que tendem a otimizar suas funções de utilidade.
- Um dos metodos mais utilizados para esse tipo de simulação a teoria dos jogos.



Figure: Kasparov vs Deep Blue e automato celular

- Simulaçãos baseadas em agentes: são um grupo de metodos que de simulação que tem como objetivo a iteração de agentes que tendem a otimizar suas funções de utilidade.
- Um dos metodos mais utilizados para esse tipo de simulação a teoria dos jogos.



Figure: Kasparov vs Deep Blue e automato celular

- Simulaçãos baseadas em agentes: são um grupo de metodos que de simulação que tem como objetivo a iteração de agentes que tendem a otimizar suas funções de utilidade.
- Um dos metodos mais utilizados para esse tipo de simulação a teoria dos jogos.



Figure: Kasparov vs Deep Blue e automato celular

# Métodos de simulação

#### Sistemas dinâmicos

- Em resumo, um sistema dinâmico é um sistema que varia no tempo;
- o sistema é descrito uma variavel que define o estado do sistema;

$$s(t)$$
 (4)

o estado pode ser um vetor (multivariavel)

$$s(t) = (s(t), ..., s_n(t))^T$$
 (5)

- e para adicionar a dinâmica no sistema, é necessário definir como o estado varia no tempo.
- qual a forma mais convencional de fazer isso matematicamente?

$$\dot{s}(t) = \frac{s(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{6}$$

11/36

Ricardo Rosal Metodologia de Pesquisa June 6, 2022

- Em resumo, um sistema dinâmico é um sistema que varia no tempo;
- o sistema é descrito uma variavel que define o estado do sistema;

$$s(t)$$
 (4)

$$s(t) = (s(t), ..., s_n(t))^T$$
 (5)

- e para adicionar a *dinâmica* no sistema, é necessário definir como o **estado** varia no tempo.
- qual a forma mais convencional de fazer isso matematicamente?

$$\dot{s}(t) = \frac{s(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{6}$$

- Em resumo, um sistema dinâmico é um sistema que varia no tempo;
- o sistema é descrito uma variavel que define o estado do sistema;

$$s(t)$$
 (4)

$$s(t) = (s(t), ..., s_n(t))^T$$
 (5)

- e para adicionar a *dinâmica* no sistema, é necessário definir como o **estado** varia no tempo.
- qual a forma mais convencional de fazer isso matematicamente?

$$\dot{s}(t) = \frac{s(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{6}$$

- Em resumo, um sistema dinâmico é um sistema que varia no tempo;
- o sistema é descrito uma variavel que define o estado do sistema;

$$s(t)$$
 (4)

$$s(t) = (s(t), ..., s_n(t))^T$$
 (5)

- e para adicionar a dinâmica no sistema, é necessário definir como o estado varia no tempo.
- qual a forma mais convencional de fazer isso matematicamente?

$$\dot{s}(t) = \frac{s(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{6}$$

- Em resumo, um sistema dinâmico é um sistema que varia no tempo;
- o sistema é descrito uma variavel que define o estado do sistema;

$$s(t)$$
 (4)

$$s(t) = (s(t), ..., s_n(t))^T$$
 (5)

- e para adicionar a *dinâmica* no sistema, é necessário definir como o **estado** varia no tempo.
- qual a forma mais convencional de fazer isso matematicamente?

$$\dot{s}(t) = \frac{s(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{6}$$

#### Representações de sistemas dinâmicos

Temos geralmente duas formas de representar o tempo em sistemas dinâmicos, e isso normalmente depende da dinâmica do sistema e como isso será definido.

 Tempo discreto: os tempo nos sistemas dinâmicos são representados relações recorrentes tambem chamado de equações de diferenças.

$$s(t + \Delta t) = f(s(t)) \tag{7}$$

• Tempo continuo: já nos sistemas contínuos são representados por equações diferenciais, ordinárias (ODE) ou parciais (PDE).

$$\dot{s} = \frac{ds(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{8}$$

#### Representações de sistemas dinâmicos

Temos geralmente duas formas de representar o tempo em sistemas dinâmicos, e isso normalmente depende da dinâmica do sistema e como isso será definido.

 Tempo discreto: os tempo nos sistemas dinâmicos são representados relações recorrentes tambem chamado de equações de diferenças.

$$s(t + \Delta t) = f(s(t)) \tag{7}$$

 Tempo continuo: já nos sistemas contínuos são representados por equações diferenciais, ordinárias (ODE) ou parciais (PDE).

$$\dot{s} = \frac{ds(t)}{dt} = f(s(t)) \tag{8}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

$$B(t) = r_b P(t) \tag{10}$$

$$t) = r_d P(t) \tag{11}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável estado do sistema, que no caso é a população P(t).
- Considerando que sabemos o estado atual da população  $P(0) = P_0$ , temos um IVP.
- De forma bastante resumida, podemos falar que os unicos processos que influenciam o estado da população é a M(t) e o nascimento N(t)
- então podemos definir que:

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser

$$B(t) = r_b P(t) \tag{2}$$

$$(t) = r_d P(t) \tag{11}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável estado do sistema, que no caso é a população P(t).
- Considerando que sabemos o estado atual da população  $P(0) = P_0$ , temos um IVP.
- De forma bastante resumida, podemos falar que os unicos processos que influenciam o estado da população é a M(t) e o nascimento N(t)
- então podemos definir que:

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser

$$B(t) = r_b P(t) \tag{10}$$

$$f(t) = r_d P(t) \tag{11}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável estado do sistema, que no caso é a população P(t).
- Considerando que sabemos o estado atual da população  $P(0) = P_0$ , temos um IVP.
- De forma bastante resumida, podemos falar que os unicos processos que influenciam o estado da população é a M(t) e o nascimento N(t).
- então podemos definir que:

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser

$$B(t) = r_b P(t) \tag{10}$$

$$B(t) = r_d P(t) \tag{11}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável estado do sistema, que no caso é a população P(t).
- Considerando que sabemos o estado atual da população  $P(0) = P_0$ , temos um IVP.
- De forma bastante resumida, podemos falar que os unicos processos que influenciam o estado da população é a M(t) e o nascimento N(t).
- então podemos definir que:

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser:

$$B(t) = r_b P(t) \tag{10}$$

$$B(t) = r_d P(t) \tag{11}$$

- Vamos abordar um problema onde aplicação onde o objeto é simular o "crescimento" de uma população em um dado sistema.
- podemos começar modelando esse sistema, definindo a variável estado do sistema, que no caso é a população P(t).
- Considerando que sabemos o estado atual da população  $P(0) = P_0$ , temos um IVP.
- De forma bastante resumida, podemos falar que os unicos processos que influenciam o estado da população é a M(t) e o nascimento N(t).
- então podemos definir que:

Ricardo Rosal

$$\dot{P} = \frac{P(t)}{dt} = N(t) - M(t) \tag{9}$$

Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser:

$$B(t) = r_b P(t) \tag{10}$$

$$B(t) = r_d P(t) \tag{11}$$

June 6, 2022

13 / 36

Metodologia de Pesquisa

• Podemos simplificar esse problema da seguinte forma:

$$\dot{P} = rP(t) \text{ onde } r = rb - rd$$
 (12)

 E, por ser um modelo muito simples, podemos resolve-lo analiticamente.

$$P(t) = P_0 e^{rt} (13)$$

14 / 36

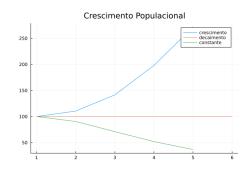
• Podemos simplificar esse problema da seguinte forma:

$$\dot{P} = rP(t) \text{ onde } r = rb - rd$$
 (12)

 E, por ser um modelo muito simples, podemos resolve-lo analiticamente.

$$P(t) = P_0 e^{rt} (13)$$

- r > 0: crescimento exponencial
- r < 0: decaimento exponencial
- r = 0: população constante



#### Exemplo: Lotka-Volterra

- Expandindo a simulação aplicada a dinâmica populações, um modelo mais completo seria o modelo de Lotka-Volterra, tambem conhecido como presa-predador.
- Suponha que você queira modelar as populações de gatos e ratos em uma ilha, com suas respectivas dinâmicas no tempos definidas pelas funções g(t) em r(t), respectivamente. Os gatos se alimentam de ratos e morrerão de fome sem eles.
- Portanto, qualquer equação diferencial que descreva a taxa de variação de g(t) também deve envolver r(t). Da mesma forma, a taxa de variação de r(t) depende do número atual de g(t).

- Expandindo a simulação aplicada a dinâmica populações, um modelo mais completo seria o modelo de Lotka-Volterra, tambem conhecido como presa-predador.
- Suponha que você queira modelar as populações de gatos e ratos em uma ilha, com suas respectivas dinâmicas no tempos definidas pelas funções g(t) em r(t), respectivamente. Os gatos se alimentam de ratos e morrerão de fome sem eles.
- Portanto, qualquer equação diferencial que descreva a taxa de variação de g(t) também deve envolver r(t). Da mesma forma, a taxa de variação de r(t) depende do número atual de g(t).

- Expandindo a simulação aplicada a dinâmica populações, um modelo mais completo seria o modelo de Lotka-Volterra, tambem conhecido como presa-predador.
- Suponha que você queira modelar as populações de gatos e ratos em uma ilha, com suas respectivas dinâmicas no tempos definidas pelas funções g(t) em r(t), respectivamente. Os gatos se alimentam de ratos e morrerão de fome sem eles.
- Portanto, qualquer equação diferencial que descreva a taxa de variação de g(t) também deve envolver r(t). Da mesma forma, a taxa de variação de r(t) depende do número atual de g(t).

- Isso apresenta algumas novas características do modelo para simulação, agora precisamos represetar dois **estados do sistema**, a população de gatos g(t) e de ratos r(t).
- Podemos modelar esse sistema como um sistema de equações diferenciais.
- E chegamos no modelo de Lotka-Volterra

$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t) \tag{14}$$

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t) \tag{15}$$

- Isso apresenta algumas novas características do modelo para simulação, agora precisamos represetar dois estados do sistema, a população de gatos g(t) e de ratos r(t).
- Podemos modelar esse sistema como um sistema de equações diferenciais.
- E chegamos no modelo de Lotka-Volterra.

$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t) \tag{14}$$

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t) \tag{15}$$

- Isso apresenta algumas novas características do modelo para simulação, agora precisamos represetar dois estados do sistema, a população de gatos g(t) e de ratos r(t).
- Podemos modelar esse sistema como um sistema de equações diferenciais.
- E chegamos no modelo de Lotka-Volterra.

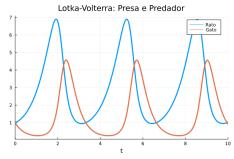
$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t)$$
 (14)

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t)$$
 (15)

#### Parâmetros:

- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- $\beta$  : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- $\delta$  : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- $\bullet$   $\gamma$  : é a "conversão" de ratos em gatos.



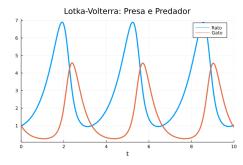


#### Parâmetros:

- $\alpha$  : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- $\beta$  : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- $\delta$  : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- $\gamma$  : é a "conversão" de ratos em gatos.

 $\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t) \tag{16}$ 



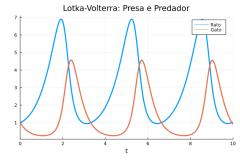


#### Parâmetros:

- $\alpha$  : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- $\beta$  : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- $\delta$  : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- $\gamma$  : é a "conversão" de ratos em gatos.

 $\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t)$ 

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t)$$

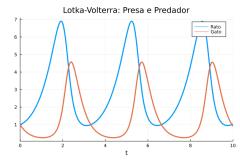


#### Parâmetros:

- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- $\beta$  : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- $\delta$  : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- $\gamma$  : é a "conversão" de ratos em gatos.

$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t)$$

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t)$$
(16)



#### Parâmetros:

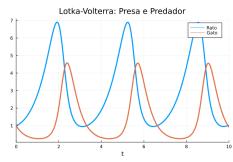
- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- $\beta$  : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- $\delta$  : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- $\gamma$  : é a "conversão" de ratos em gatos.

•

$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t)$$
(16)

$$\frac{dg(t)}{dt} = \delta r(t)g(t) - \gamma g(t)$$

Ricardo Rosal



# Monte Carlo

- O objetivo do metodo de monte de carlo é amostrar um processo estocástico e a partir disso, determinar propriedades estatísticas do fenomeno.
- no entanto, como é amostrado os eventos aleatórios?
- A principal sacada do metodo de Monte Carlo foi utilizar a função inversa de uma CDF (cumulative distribution function) para, a partir de um gerador de numeros aleatórios, definir o estado do evento gerado.
- Por exemplo, se jogarmos uma moeda 4 vezes, qual é a probabilidade de obtermos 3 caras e 1 coroa?
- podemos definir isso analiticamente pelo seguinte processo (distribuição binomial):

$$P(3caras) = {4 \choose 3} \frac{1}{2}^2 (1 - \frac{1}{2})^1 = \frac{1}{4}$$
 (18)

◆ロト ◆御 ト ◆ 恵 ト ◆ 恵 ・ 夕 Q ②

- O objetivo do metodo de monte de carlo é amostrar um processo estocástico e a partir disso, determinar propriedades estatísticas do fenomeno.
- no entanto, como é amostrado os eventos aleatórios?
- A principal sacada do metodo de Monte Carlo foi utilizar a funcão

$$P(3caras) = {4 \choose 3} \frac{1}{2}^2 (1 - \frac{1}{2})^1 = \frac{1}{4}$$
 (18)

Ricardo Rosal 20 / 36

- O objetivo do metodo de monte de carlo é amostrar um processo estocástico e a partir disso, determinar propriedades estatísticas do fenomeno.
- no entanto, como é amostrado os eventos aleatórios?
- A principal sacada do metodo de Monte Carlo foi utilizar a função inversa de uma CDF (cumulative distribution function) para, a partir de um gerador de numeros aleatórios, definir o estado do evento gerado.
- Por exemplo, se jogarmos uma moeda 4 vezes, qual é a probabilidade de obtermos 3 caras e 1 coroa?
- podemos definir isso analiticamente pelo seguinte processo (distribuição binomial):

$$P(3caras) = {4 \choose 3} \frac{1}{2}^2 (1 - \frac{1}{2})^1 = \frac{1}{4}$$
 (18)

20 / 36

<□ > <∄ > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 분 > < 원 > < 분 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원 > < 원

- O objetivo do metodo de monte de carlo é amostrar um processo estocástico e a partir disso, determinar propriedades estatísticas do fenomeno.
- no entanto, como é amostrado os eventos aleatórios?
- A principal sacada do metodo de Monte Carlo foi utlizar a função inversa de uma CDF (cumulative distribution function) para, a partir de um gerador de numeros aleatórios, definir o estado do evento gerado.
- Por exemplo, se jogarmos uma moeda 4 vezes, qual é a probabilidade de obtermos 3 caras e 1 coroa?
- podemos definir isso analiticamente pelo seguinte processo (distribuição binomial):

$$P(3caras) = {4 \choose 3} \frac{1}{2}^2 (1 - \frac{1}{2})^1 = \frac{1}{4}$$
 (18)

- O objetivo do metodo de monte de carlo é amostrar um processo estocástico e a partir disso, determinar propriedades estatísticas do fenomeno.
- no entanto, como é amostrado os eventos aleatórios?
- A principal sacada do metodo de Monte Carlo foi utlizar a função inversa de uma CDF (cumulative distribution function) para, a partir de um gerador de numeros aleatórios, definir o estado do evento gerado.
- Por exemplo, se jogarmos uma moeda 4 vezes, qual é a probabilidade de obtermos 3 caras e 1 coroa?
- podemos definir isso analiticamente pelo seguinte processo (distribuição binomial):

$$P(3caras) = {4 \choose 3} \frac{1}{2}^2 (1 - \frac{1}{2})^1 = \frac{1}{4}$$
 (18)

Ricardo Rosal Metodologia de Pesquisa June 6, 2022 20 / 36

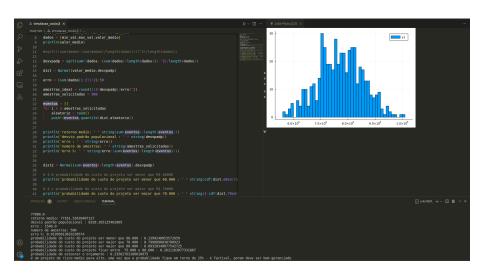
# Simulação probabilidade Cara ou Coroa

```
julia> begin
    tentativas = 10000
    sucesso = 0

for i in 1:tentativas
    if round(rand())+round(rand())+round(rand())=3
        sucesso += 1
    end
    end
end

println("tentativas: " * string(tentativas))
    println("sucesso: " * string(sucesso))
    end
tentativas: 10000
sucesso: 2491
```

# Exemplo: Monte Carlo para análise de custo



## **Automatos Celulares**

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o **estado** de cada célula em cada passo no tempo *n*.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$<\Omega, S, \mathcal{N}, \Phi>$$
 (19)

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o **estado** de cada célula em cada passo no tempo *n*.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!.
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$\langle \Omega, S, \mathcal{N}, \Phi \rangle$$
 (19)

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o estado de cada célula em cada passo no tempo n.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!.
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$<\Omega, S, \mathcal{N}, \Phi>$$
 (19)

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o estado de cada célula em cada passo no tempo n.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!.
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$<\Omega, S, \mathcal{N}, \Phi>$$
 (19)

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o estado de cada célula em cada passo no tempo n.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!.
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$<\Omega, S, \mathcal{N}, \Phi>$$
 (19)

- Definindo a partir de um espaço discreto  $\Omega$ , um reticulado de celulas de dimensões n.
- Realiza simulação em tempos discretos, calculado o estado de cada célula em cada passo no tempo n.
- Deve ser definido um conjunto discreto de estados (S) possíveis por celula.
- Deve ser definido uma **regra de evolução**  $\Phi$  que define como ocorre a dinâmica do estado das células, na vizinhança  ${\cal N}$
- a atualização do estado das celulas ocorre paralelamente!.
- Então para definir completamente um automato ceular precisamos da seguinte tupla:

$$<\Omega, S, \mathcal{N}, \Phi>$$
 (19)

# CA: Vizinhanças ${\cal N}$



Figure: Von Neumann  ${\mathcal N}$ 

- Vizinhança de Von Neumann;
- Vizinhança de Moore;



Figure: Moore  ${\mathcal N}$ 

# Exemplo: Jogo da Vida de Conway

Um exemplo classico de um automato celular é o Conway's game of life, onde cada celula tem 2 estados, ou seja  $S = \langle vivo, morto \rangle$ ; O espaço  $\Omega$  é um **reticulado infinito 2D**.

Poder ser aplicado tanto em Neumann  $\mathcal{N}$  ou Moore  $\mathcal{N}$ . e a regra de evolução Φ é definda por:

- qualquer célula com menos de 2 vizinhos vivos morre (subpopulação);
- qualquer célula com 2 ou mais vizinho vivos vive na proxima geração;
- qualquer célula viva com mais de 3 vizinhos vivos morre (sobrepopulação);
- qualquer célula morta com exatamente 3 vizinhos vira uma célula viva (reprodução);

GIF do jogo da vida...

Simulação de eventos discretos

# Simulação de Eventos Discretos

- Contrasta com simulações time-driven;
- Deve existir eventos no tempo que causam alterações significantes no comportamento do sistema;
- O sistema é simulado por saltos entre eventos no tempo.

# Simulação de Eventos Discretos

- Contrasta com simulações time-driven;
- Deve existir eventos no tempo que causam alterações significantes no comportamento do sistema;
- O sistema é simulado por saltos entre eventos no tempo.

# Simulação de Eventos Discretos

- Contrasta com simulações time-driven;
- Deve existir eventos no tempo que causam alterações significantes no comportamento do sistema;
- O sistema é simulado por saltos entre eventos no tempo.

# Requisitos para executar uma DES

- deve ser possivel calcular analiticamente o estado do sistema, em qualquer valor no tempo, entre dois eventos.
- Os eventos devem ocorrer em uma posição no tempo  $t \in \mathbb{R}^+$ .
- Apenas 1 evento pode ocorrer de cada vez.

## Requisitos para executar uma DES

- deve ser possivel calcular analiticamente o estado do sistema, em qualquer valor no tempo, entre dois eventos.
- Os eventos devem ocorrer em uma posição no tempo  $t \in \mathbb{R}^+$ .
- Apenas 1 evento pode ocorrer de cada vez.

# Requisitos para executar uma DES

- deve ser possivel calcular analiticamente o estado do sistema, em qualquer valor no tempo, entre dois eventos.
- Os eventos devem ocorrer em uma posição no tempo  $t \in \mathbb{R}^+$ .
- Apenas 1 evento pode ocorrer de cada vez.

#### Descrição de uma simulação por eventos discretos

- O sistema é composto de varias entidades i, que representam os passos da simulação.
- Cada passo é descrito pelo seu conjunto de estados  $(s_i(t))$ .
- Onde S(t) é o conjunto  $\{s_i(t)\}$  no instante de tempo t.

#### Descrição de uma simulação por eventos discretos

- O sistema é composto de varias entidades i, que representam os passos da simulação.
- Cada passo é descrito pelo seu conjunto de estados  $(s_i(t))$ .
- Onde S(t) é o conjunto  $\{s_i(t)\}$  no instante de tempo t.

#### Descrição de uma simulação por eventos discretos

- O sistema é composto de varias entidades i, que representam os passos da simulação.
- Cada passo é descrito pelo seu conjunto de estados  $(s_i(t))$ .
- Onde S(t) é o conjunto  $\{s_i(t)\}$  no instante de tempo t.

# Descrição dos eventos

- Cada evento j é associado com uma ação  $a_i$ .
- Cada ação *a<sub>i</sub>* muda o estado do sistema:

$$a_j:S(t_i)\to S(t_{i+1}) \tag{20}$$

• O evento é a causa, a ação é o efeito.

## Descrição dos eventos

- Cada evento j é associado com uma ação a<sub>i</sub>.
- Cada ação a<sub>i</sub> muda o estado do sistema:

$$a_j:S(t_i)\to S(t_{i+1}) \tag{20}$$

• O evento é a causa, a ação é o efeito.



#### Descrição dos eventos

- Cada evento j é associado com uma ação a<sub>j</sub>.
- Cada ação *a<sub>i</sub>* muda o estado do sistema:

$$a_j:S(t_i)\to S(t_{i+1}) \tag{20}$$

• O evento é a causa, a ação é o efeito.



## Elementos Finitos

#### Método dos elementos finitos

- Embora o método dos elementos finitos seja um metodo númerico para solução de PDE, ele é amplamente utilizado para simulação fenômenos físicos na fisica e na engenharia.
- A principal vantagem do metodo dos elementos finitos é a possibilidade de solução númerica para PDEs que descrevem a dinâmica espaco-temporal em geometrias complexas. problemas que dificilmente possuem solução analitica.

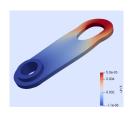


Figure: Elasticidade Linear

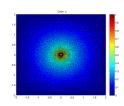


Figure: Campo Elétrico

#### Método dos elementos finitos

- Embora o método dos elementos finitos seja um metodo númerico para solução de PDE, ele é amplamente utilizado para simulação fenômenos físicos na fisica e na engenharia.
- A principal vantagem do metodo dos elementos finitos é a possibilidade de solução númerica para PDEs que descrevem a dinâmica espaco-temporal em geometrias complexas. problemas que dificilmente possuem solução analitica.

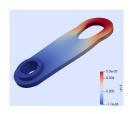


Figure: Elasticidade Linear

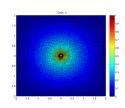


Figure: Campo Elétrico

#### Metodo dos Elementos Finitos

- O metodo dos elementos finitos consiste na criação de uma malha que representa a geometria do espaço onde o campo escalar ou vetorial ocorre. esse passo é conhecido como discretização do domínio é comum para metodos númericos.
- O proximo passo é aproximação da solução por uma interpolação polinomial em cada elemento.
- Definição de matrizez compostas das interpolações polinomiais para representar o sistema global para o dominio de solução.
- Aplicar algoritmo de solução do sistema global. (variais opções disponiveis), mas normalmente é utilizado livrarias de algebra linear de HPC como I APACK e BI AS

# Exemplos: Elementos finitos

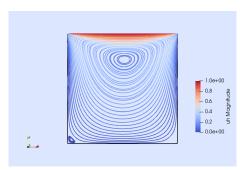


Figure: Navier-stokes para fluídos imcompressíveis

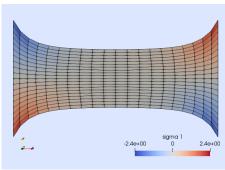


Figure: Deformação de material hiperelástico