Metodologia de Pesquisa Simulação

Ricardo Rosal

June 7, 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 "abraçar" a complexidade do sistema e do modelo em um 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

- O principal valor da simulação como método de pesquisa é a flexibilidade dada ao pesquisar de "abraçar" a complexidade do sistema e do modelo em um 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 "abraçar" a complexidade do sistema e do modelo em um 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).[2]

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.[1]
- usalmente, metódos como maquinas de estados-finitos, e teoria das filas são utilizados para simulação de eventos discretos.

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

exemplo:

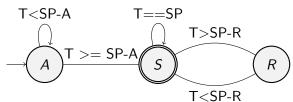
- Simulação de eventos discretos: envolve um modelo onde a dinâmica (governing equations) na dimensão ζ (tempo, por exemplo) evolui de forma discreta, normalmente os eventos são disparados por um gatilho, que pode ser implementado com uma callback ou um intervalo pré-definido.[1]
- usalmente, metódos como maquinas de estados-finitos, e teoria das filas são utilizados para simulação de eventos discretos.

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

exemplo:

4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 3

- 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.[1]
- 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.[3]
- Por exemplo:

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

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

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

- 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.[3]
- Por exemplo:

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

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

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

- 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.[3]
- Por exemplo:

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

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

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

- 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.[3]
- Por exemplo:

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

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

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

- 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. [2]
- 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. [2]
- 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. [2]
- 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?

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

11/37

Ricardo Rosal Metodologia de Pesquisa June 7, 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)

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?

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

- 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?

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

- 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?

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

- 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?

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

11/37

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

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

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

- 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

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

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

- 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:

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

• Possiveis funções para modelar os nascimentos e mortes poderiam ser:

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

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

• 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.

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

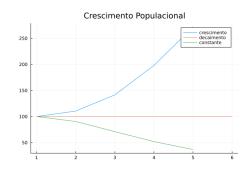
• Podemos simplificar esse problema da seguinte forma:

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

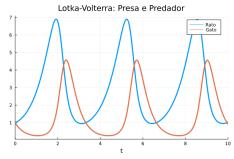
$$\frac{dr(t)}{dt} = \alpha r(t) - \beta r(t)g(t)$$
 (14)

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

Parâmetros:

- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- β : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- δ : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- γ : é a "conversão" de ratos em gatos.



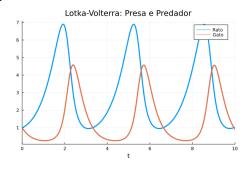


Parâmetros:

- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- β : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- δ : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- γ : é a "conversão" de ratos em gatos.

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

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

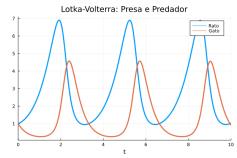


Parâmetros:

- \bullet α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- β : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- ullet δ : $\acute{\mathrm{e}}$ a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- γ : é a "conversão" de ratos em

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

$$dg(t)$$
(16)

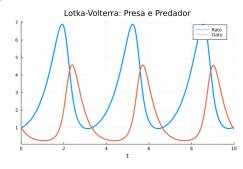


Parâmetros:

- α : é a taxa de crescimento da população de ratos na ausencia de gatos.
- β : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- δ : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- γ : 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.
- β : é a taxa de morte natural de gatos na ausencia de ratos.
- δ : é a taxa de mortalidade por encontro de gatos com ratos.
- γ : é a "conversão" de ratos em gatos.

•

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

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



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)

- 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)

<□ > <Ē > ∢Ē > ∢Ē > √9<€

- 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)

- 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)

Simulação probabilidade Cara ou Coroa

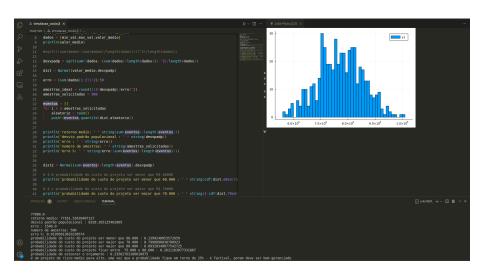
```
julia> begin
    tentativas = 10000
    sucesso = 0

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

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 Ω , 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** Φ 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 Ω , 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** Φ 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 Ω , 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** Φ 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 Ω , 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** Φ 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 Ω , 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** Φ 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 Ω , 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** Φ 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 Ω 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...

Ricardo Rosal Metodologia de Pesquisa June 7, 2022

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.
- ullet 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_i* 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_i.
- Cada ação *a_i* 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_j.
- Cada ação *a_i* 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.

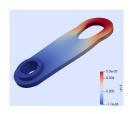


Figure: Elasticidade Linear

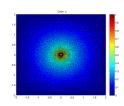


Figure: Campo Elétrico

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.

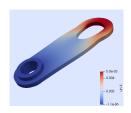


Figure: Elasticidade Linear

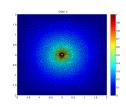


Figure: Campo Elétrico

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

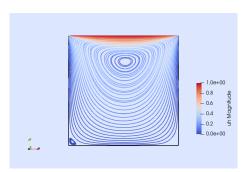


Figure: Navier-stokes para fluídos imcompressíveis

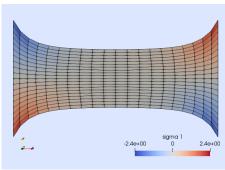


Figure: Deformação de material hiperelástico

Referências

Referências:



J. Banks, J. S. II Carson, and B. L. Nelson. Discrete-Event System Simulation: Discre Event System Simula _5. Prentice Hall, Upper Saddle River, 5th ed. edição edition, June 2009.



K. Dooley. Simulation research methods. pages 829–848, Jan. 2002.



A. Quarteroni, R. Sacco, and F. Saleri. *Numerical Mathematics*. Springer, Berlin; New York, 2nd edition edition, Oct. 2006.