Aula 11

Aula passada

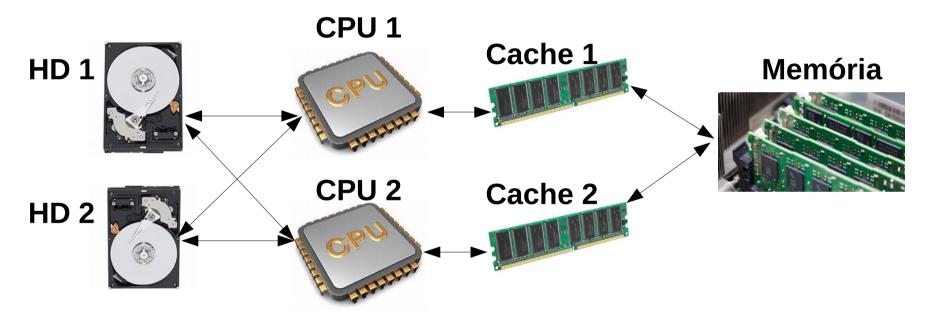
- Generalização de IS
- Gerando amostras complicadas
- Variância amostral
- Simulação

Aula de hoje

- Cadeias de Markov
- Definição e exemplos
- Modelo On-Off
- Sem memória
- Distribuição no tempo
- Irredutibilidade
- Aperiodicidade

Sistema Computacional

- Duas CPUs, com respectivos caches, memória compartilhada, dois discos
 - um processo está em um destes recursos em cada tempo

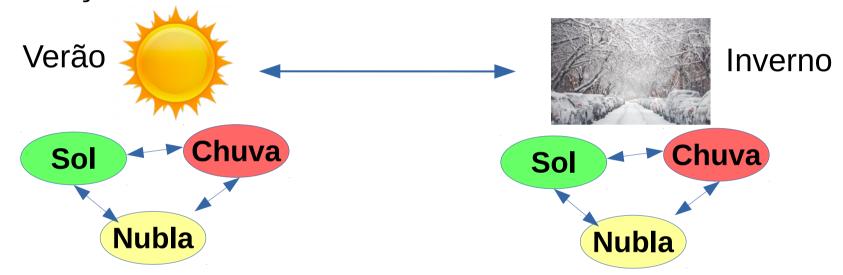


- Objetivo: avaliar e/ou melhorar desempenho
- Como representar a dinâmica deste sistema?

Modelo matemático!

Previsão do Tempo

- Duas estações do ano, e três tipos de dia
 - estações alternam, dias não tem muita estrutura



- Objetivo: avaliar e/ou prever a temperatura
- Como representar a dinâmica deste sistema?

Modelo matemático!

Cadeias de Markov

- Ferramenta de modelagem matemática
 - como equações diferenciais
- Representam dinâmica de sistemas com aleatoriedade
 - sequência de variáveis aleatórias dependentes
- Muito poderosa, na teoria e na prática
 - estudada e aplicada amplamente por matemáticos e engenheiros (e médicos, biólogos, etc)
- Simplificação da realidade
 - mas pode codificar praticamente qualquer complexidade
- Estudadas por Andrey Markov (1906)
 - independência não é necessária para lei fraca dos grandes números

Cadeias de Markov

- Espaço de estados: todos os possíveis estados nos quais o sistema pode se encontrar
 - possíveis valores que v.a. pode assumir
 - finito ou infinito, contável ou não (interesse em finito)
- Matriz de transição: todas as possíveis transições de estado que o sistema pode fazer
 - transições são aleatórias, dependem do estado atual
- Tempo discreto: uma transição a cada passo de tempo
 - tempo contínuo também é possível
- Estado inicial: estado onde o sistema começa
 - pode ser escolhido de forma aleatória

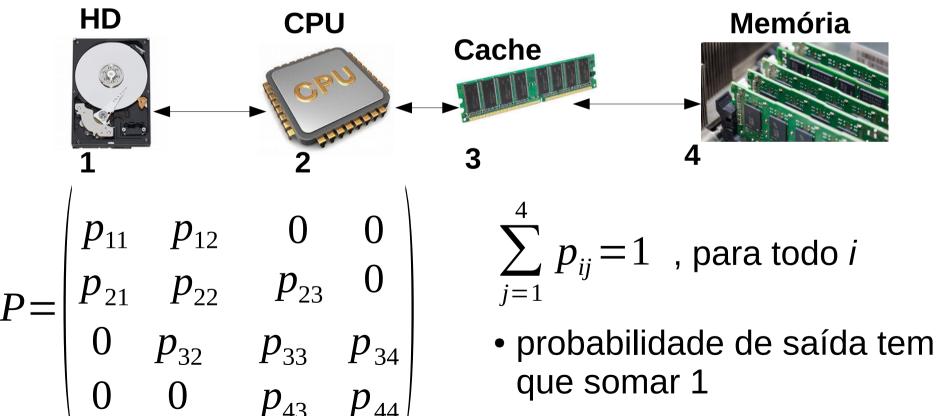
Cadeias de Markov

- Representada por um grafo direcionado com pesos
 - vértices: estados do sistema
 - arestas: possíveis transições
 - pesos: probabilidade (soma dos pesos de saída igual a 1)
- Modelo On-Off
 - a mais simples e mais usada cadeia de Markov
 - dois estados: On e Off, todas possíveis transições

$$P = \begin{pmatrix} 1 - p & p \\ q & 1 - q \end{pmatrix}$$
Matriz de transição de estados.
$$P[i,j] = \text{prob. de transição do}$$
estado i para estado j
$$\text{Figueiredo 2018}$$

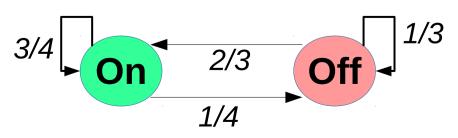
Sistema Computacional

- Versão simplificada, apenas um recurso de cada tipo, tempo discreto
- Estados: recurso sendo utilizado pelo processo
- Transições: definidas empiricamente (ou modelagem)
 - possíveis transições e valores de probabilidade



Evolução na CM

- Seja S o espaço de estados da CM e P sua matriz de transição de estados
- Seja X_t uma v.a. que determina o estado do sistema no instante de tempo t, para t = 0,1,2,...
 - X_0 , X_1 , X_2 , X_3 , X_4 ,: definem uma trajetória
- Para cada t, X_t possui uma distribuição diferente
 - P[$X_t = s$] para todo s em S
- Exemplo: Modelo On-Off, p=1/4, q=2/3
 - Ex. $X_0 = 1$ (On), $X_1 = 2$, $X_2 = 1$, $X_3 = 1$, ...
 - $P[X_0 = 1] = 1$
 - $P[X_1 = 1] = ?$, $P[X_1 = 2] = ?$
 - $P[X_2 = 1] = ?$, $P[X_2 = 2] = ?$



Propriedade Sem Memória

- CM não tem memória (memoryless property)
 - próximo estado só depende do estado atual, e não de como chegamos ao estado atual
- Considere uma trajetória de estados pelo sistema

•
$$X_0 = S_0$$
, $X_1 = S_1$, ..., $X_{t-1} = S_{t-1}$, $X_t = S_t$

- onde s_i é um estado qualquer em S
- Temos que

$$P[X_{t+1} = s | X_0 = s_{0,} X_1 = s_{1,} ..., X_t = s_t] = P[X_{t+1} = s | X_t = s_t]$$

$$= p_{sts}$$

- Distribuição de X_{t+1} só depende de X_t , e não da trajetória
 - toda a evolução é função da matriz P

Distribuição Inicial

- CM começa em algum estado no tempo t = 0
 - escolha é de quem constrói a cadeia!
- Estado inicial pode também ser aleatório
 - P[$X_0 = s$] = $\pi_s(0)$, para todo s em S
 - tal que $\sum_{s \in S} \pi_s(0) = 1$
- Podemos começar em um único estado?
- Sim! $\pi_s(0) = 1$ para um s qualquer
- No exemplo do Modelo On-Off

Distribuição no Tempo t

- Usaremos vetor $\pi(t)$ para denotar a distribuição de X (estado da CM) ao longo do tempo t
- $\bullet P [X_t = s] = \pi_s(t)$
- Em forma vetorial

$$\pi(t) = (\pi_1(t) \ \pi_2(t) \ \dots \ \pi_n(t)) = (P[X_t = 1] \ \dots \ P[X_t = n])$$

• Quanto vale $\pi(t)$?

3/4 On 2/3 Off 1/3

- No exemplo do modelo On-Off?
 - $\pi_1(t) = 3/4 * \pi_1(t-1) + 2/3 * \pi_2(t-1)$
 - $\pi_2(t) = 1/4 * \pi_1(t-1) + 1/3 * \pi_2(t-1)$

Distribuição no Tempo t

• Generalizando a ideia anterior, temos o seguinte

$$\begin{split} \pi_i(t) = & P[X_t = i] = \sum_j P[X_t = i | X_{t-1} = j] P[X_{t-1} = j] \\ = & \sum_j P_{ji} \pi_j(t-1) \end{split}$$
 Lei prob tota!

• De forma matricial (π é vetor linha), temos

$$\pi(t) = \pi(t-1)P = \pi(t-2)PP = ... = \pi(0)P^{t}$$

- onde P é a matriz de transição de estados,
 e P t é a multiplicada por ela mesma t vezes
- Boa notícia: para encontrar a distribuição $\pi(t)$ basta multiplicar pela matriz P
- Má notícia: multiplicação de matriz é $O(n^3)$

Comunicação entre Estados

- Considere dois estados s_i e s_j em S
- Dizemos que s_i se comunica com s_j , ou seja $s_i \rightarrow s_j$, se existe algum t > 0 tal que

$$P[X_{t_0+t}=s_j|X_{t_0}=s_i]>0$$

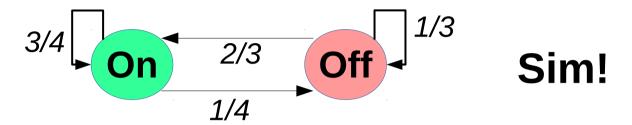
- Esta propriedade não depende de t_o , e a prob é dada simplesmente por $P^t[i,j]$
 - basta haver caminho de S_i para S_j no grafo direcionado
- Se $s_i \rightarrow s_j$ e $s_j \rightarrow s_i$ então dizemos que s_i e s_j se intercomunicam, ou seja $s_i \leftrightarrow s_i$

Irredutível

- Uma CM é dita irredutível (*irreducible*) se para todo par de estados s_i e s_j em S_i temos que $s_i \leftrightarrow s_j$
 - caso contrário a CM é dita redutível (reducible)
- Considerando o grafo direcionado induzido pela matriz de transição P
 - se há caminho direcionado entre qualquer par de vértices, então CM é irredutível
 - grafo fortemente conexo = CM irredutível

Exemplos

Exemplo do Modelo On-Off é irredutível?



• CM definida por P abaixo é irredutível?

$$P = \begin{pmatrix} 0 & .2 & .8 & 0 \\ .6 & 0 & 0 & .4 \\ 0 & 0 & .9 & .1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$
 Não!

Periodicidade

- Seja $A = \{a_1, a_2, \dots\}$ um conjunto de inteiros
- gcd(A) = maior divisor comum dos inteiros em A
 - ex. $A = \{9, 15, 30\} \rightarrow gcd(A) = 3$
 - ex. B = $\{4, 6, 3\} \rightarrow gcd(B) = 1$
- Seja s_i um estado da CM, e A_i o conjunto dos comprimentos de caminho que iniciam e terminam em s_i
 - $A_i = \{ t : P^t[i, i] > 0 \}$
 - Prob. positiva de sair e voltar a s_i em t passos
- O período de s_i é dado por $d(s_i) = gcd(A_i)$

Aperiódica

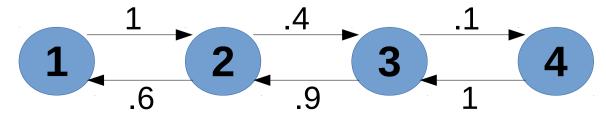
- Seja s_i um estado da CM, e $d(s_i)$ seu período
- Dizemos que s_i é aperiódico sse $d(s_i) = 1$
 - caso contrário, s, é dito periódico
- Intuitivamente, s_i é aperiódico se existe caminho de volta a s_i de todos os comprimentos maiores que um determinado valor
- Uma CM é dita aperiódica se todos os seus estados são aperiódicos
 - caso contrário, a CM é dita periódica

Exemplos

Exemplo do Modelo On-Off é aperiódico?

CM definida por P abaixo é aperiódica?

$$P = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ .6 & 0 & .4 & 0 \\ 0 & .9 & 0 & .1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{vmatrix}$$
 • Não! Período de qualquer estado é 2
• Não consigo voltar ao estado 1 em tempo ímpar



Exemplo e Propriedade

- Considere uma CM irredutível, tal que existe s_i em S tal que $p_{ii} > 0$
 - CM tem ao menos um estado com aresta em loop
- Esta CM é aperiódica ou periódica?

Aperiódica!

- Podemos usar loop para gerar qualquer tempo de retorno grande o suficiente para qualquer estado
- Lema: Em uma CM irredutível, todos os estados são aperiódicos ou todos são periódicos com o mesmo período
 - basta caracterizar um estado para caracterizar a cadeia