

Pseudoaleatoriedade

Leandro Miranda Zatesko

leandro@inf.ufpr.br

ORIENTADOR: Jair Donadelli Jr.

Grupo de Pesquisa em Algoritmos

25 de novembro de 2009



Sumário

- 1 **Introdução**
 - Aleatoriedade
 - Algoritmos aleatorizados
 - Miscelânea de notações vetoriais
- 2 **Pseudoaleatoriedade**
 - Passeios aleatórios em grafos completos
 - Passeios aleatórios em grafos regulares
 - Passeios aleatórios em grafos expansores
 - Reciclagem de bits aleatórios
- 3 **Semialeatoriedade**
 - Introdução ao conceito
 - Semialeatoriedade em subconjuntos do \mathbb{Z}_n
- 4 **Conclusão**

Andamento da apresentação

- 1 Introdução
- 2 Pseudoaleatoriedade
- 3 Semialeatoriedade
- 4 Conclusão

Variáveis aleatórias

Definição

Uma **variável aleatória** é uma função

$$X: \Omega \rightarrow S,$$

sendo Ω um espaço amostral de um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e S uma σ -álgebra (usualmente \mathbb{R}).

Variáveis aleatórias

Definição

Uma **variável aleatória** é uma função

$$X: \Omega \rightarrow S,$$

sendo Ω um espaço amostral de um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e S uma σ -álgebra (usualmente \mathbb{R}).

Exemplo (Número de lançamentos duma moeda até sair cara)

E. amostral $\Omega = \{(cara), (coroa, cara), (coroa, coroa, cara), \dots\}$

V. aleatória $X((cara)) = 1, X((coroa, cara)) = 2, X((coroa, coroa, cara)) = 3$

Construção de espaços de probabilidades sobre variáveis aleatórias

Propriedade

Dado um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e uma variável aleatória $X: \Omega \rightarrow S$, X induz um espaço de probabilidades (Ω_X, \mathbb{P}_X) , em que $\Omega_X = S$, e, para todo $s \in S$,

$$\mathbb{P}_X(s) = \mathbb{P}_X[X = s]$$

Construção de espaços de probabilidades sobre variáveis aleatórias

Propriedade

Dado um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e uma variável aleatória $X: \Omega \rightarrow S$, X induz um espaço de probabilidades (Ω_X, \mathbb{P}_X) , em que $\Omega_X = S$, e, para todo $s \in S$,

$$\mathbb{P}_X(s) = \mathbb{P}_X[X = s] = \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}_X[X(\omega) = s]$$

Construção de espaços de probabilidades sobre variáveis aleatórias

Propriedade

Dado um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e uma variável aleatória $X: \Omega \rightarrow S$, X induz um espaço de probabilidades (Ω_X, \mathbb{P}_X) , em que $\Omega_X = S$, e, para todo $s \in S$,

$$\mathbb{P}_X(s) = \mathbb{P}_X[X = s] = \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}_X[X(\omega) = s] = \sum_{\omega \in X^{-1}(s)} \mathbb{P}(\omega).$$

Construção de espaços de probabilidades sobre variáveis aleatórias

Propriedade

Dado um espaço de probabilidades (Ω, \mathbb{P}) e uma variável aleatória $X: \Omega \rightarrow S$, X induz um espaço de probabilidades (Ω_X, \mathbb{P}_X) , em que $\Omega_X = S$, e, para todo $s \in S$,

$$\mathbb{P}_X(s) = \mathbb{P}_X[X = s] = \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}_X[X(\omega) = s] = \sum_{\omega \in X^{-1}(s)} \mathbb{P}(\omega).$$

Nomenclatura (Distribuição de probabilidades)

\mathbb{P}_X é chamada de **distribuição de probabilidades** de X sobre S . Se $S = s_1, \dots, s_m$ for finito, representa-se \mathbb{P}_X por um vetor

$$\pi = (\mathbb{P}_X(s_1), \dots, \mathbb{P}_X(s_m)).$$

Distribuição uniforme

Definição (Distribuição uniforme)

A **distribuição uniforme** de X sobre um conjunto finito S é aquela para a qual

$$\mathbb{P}[X = s] = \frac{1}{|S|} \quad \text{para todo } s \in S.$$

Distribuição uniforme

Definição (Distribuição uniforme)

A **distribuição uniforme** de X sobre um conjunto finito S é aquela para a qual

$$\mathbb{P}[X = s] = \frac{1}{|S|} \quad \text{para todo } s \in S.$$

Notação

Se o contradomínio da variável aleatória é finito, costuma-se usar **u** para representar a distribuição uniforme.

Máquina de Turing probabilística *offline*

Definição (Máquina de Turing probabilística *offline*)

Uma **máquina de Turing probabilística *offline*** é uma máquina de Turing determinística que, além da fita de entrada, recebe outra fita, somente de leitura, com m *bits* aleatórios, cada um usado uma só vez.

Máquina de Turing probabilística *offline*

Definição (Máquina de Turing probabilística *offline*)

Uma **máquina de Turing probabilística *offline*** é uma máquina de Turing determinística que, além da fita de entrada, recebe outra fita, somente de leitura, com m *bits* aleatórios, cada um usado uma só vez.

Exemplo (Teste de primalidade)

O algoritmo de Miller-Rabin usa uma sequência de *bits* aleatórios para determinar se um número n é primo. Tem complexidade^a $O(\log^3 n)$.

- n primo $\implies MR(n) = \text{primo}$ sempre.
- n composto $\implies MR(n) = \text{primo}$ com probabilidade menor que $\frac{1}{4}$.

^aO AKS (determinístico) tem complexidade $O(\log^{12+\epsilon} n)$.

Uma classe de complexidade probabilística

Definição (BPP)

BPP é o conjunto das linguagens que são decididas por uma máquina de Turing probabilística *offline* com probabilidade de acerto no mínimo $\frac{2}{3}$.

Uma classe de complexidade probabilística

Definição (BPP)

BPP é o conjunto das linguagens que são decididas por uma máquina de Turing probabilística *offline* com probabilidade de acerto no mínimo $\frac{2}{3}$.

Observação

- $L = \{\langle n \rangle : n \text{ é primo}\} \in BPP$.
- $\mathcal{P} \subseteq BPP$, mas ninguém sabe se $BPP \subseteq \mathcal{P}$.

Uma classe de complexidade probabilística

Definição (\mathcal{BPP})

\mathcal{BPP} é o conjunto das linguagens que são decididas por uma máquina de Turing probabilística *offline* com probabilidade de acerto no mínimo $\frac{2}{3}$.

Observação

- $L = \{\langle n \rangle : n \text{ é primo}\} \in \mathcal{BPP}$.
- $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{BPP}$, mas ninguém sabe se $\mathcal{BPP} \subseteq \mathcal{P}$.

Nomenclatura

Uma **máquina de Turing \mathcal{BPP}** é uma máquina de Turing probabilística *offline* cuja probabilidade de acerto é no mínimo $\frac{2}{3}$.

Iteração de um algoritmo probabilístico

Iterando uma máquina de Turing \mathcal{BPP} k vezes e garantindo a independência entre as sequências de bits aleatórios, a probabilidade de erro no voto da maioria se reduz para no máximo

$$\frac{1}{2^{\Omega(k)}}.$$

Iteração de um algoritmo probabilístico

Iterando uma máquina de Turing BPP k vezes e garantindo a independência entre as sequências de bits aleatórios, a probabilidade de erro no voto da maioria se reduz para no máximo

$$\frac{1}{2^{\Omega(k)}}.$$

Observação

Note-se que, se a máquina usa m bits aleatórios, precisamos de km bits aleatórios para o procedimento acima.

Algumas normas de vetores

$$\|(x_1, \dots, x_n)\|_1 = \sum_{j=1}^n |x_j|$$

norma de Manhattan

Algumas normas de vetores

$$\|(x_1, \dots, x_n)\|_1 = \sum_{j=1}^n |x_j|$$

norma de Manhattan

$$\|(x_1, \dots, x_n)\|_2 = \sqrt{\sum_{j=1}^n x_j^2}$$

norma euclidiana

Andamento da apresentação

- 1 Introdução
- 2 Pseudoaleatoriedade
- 3 Semialeatoriedade
- 4 Conclusão

Uma analogia trivial

Observação

Uma sequência de m bits aleatórios pode ser entendida como um número em $[0..n - 1]$, sendo $n = 2^m$.

Uma analogia trivial

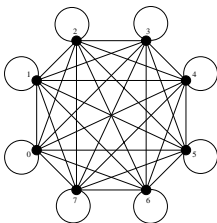
Observação

Uma sequência de m bits aleatórios pode ser entendida como um número em $[0..n - 1]$, sendo $n = 2^m$. Assim, já que as k sequências R_1, \dots, R_k são independentes, estando na j -ésima sequência (ou j -ésimo número) e indo para a $(j + 1)$ -ésima, temos n possibilidades, cada uma com probabilidade $\frac{1}{n}$.

Uma analogia trivial

Observação

Uma sequência de m bits aleatórios pode ser entendida como um número em $[0..n-1]$, sendo $n = 2^m$. Assim, já que as k sequências R_1, \dots, R_k são independentes, estando na j -ésima sequência (ou j -ésimo número) e indo para a $(j+1)$ -ésima, temos n possibilidades, cada uma com probabilidade $\frac{1}{n}$.

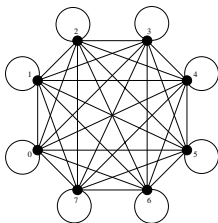


$$v_0, v_1, \dots, v_k \mapsto R_1, \dots, R_k$$

Uma analogia trivial

Observação

Uma sequência de m bits aleatórios pode ser entendida como um número em $[0..n-1]$, sendo $n = 2^m$. Assim, já que as k sequências R_1, \dots, R_k são independentes, estando na j -ésima sequência (ou j -ésimo número) e indo para a $(j+1)$ -ésima, temos n possibilidades, cada uma com probabilidade $\frac{1}{n}$.



$$v_0, v_1, \dots, v_k \mapsto R_1, \dots, R_k$$

TOTAL km ;

Ideia Trocar m por d .

Troca de grafos completos por grafos regulares

G :

- conexo;
- com $n = 2^m$ vértices;
- bipartido;
- d -regular;
- com todos os laços (d não conta laços);
- com a seguinte distribuição de probabilidades para as arestas:

laço $\frac{1}{2}$;
outras arestas $\frac{1}{2d}$.

Matrizes associadas a G

Definição (Matriz de adjacências)

$$(A_G)_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{se } i \text{ é adjacente a } j; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Matrizes associadas a G

Definição (Matriz de adjacências)

$$(A_G)_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{se } i \text{ é adjacente a } j; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Observação

Note que, como G possui todos os laços, $(A_G)_{i,i} = 1$, para todo i .

Matrizes associadas a G

Definição (Matriz de adjacências)

$$(A_G)_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{se } i \text{ é adjacente a } j; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Observação

Note que, como G possui todos os laços, $(A_G)_{i,i} = 1$, para todo i .

Definição (Matriz de transição da cadeia de Markov)

$$P_{i,j} = \begin{cases} \frac{1}{2}, & \text{se } i = j; \\ \frac{1}{2d}, & \text{se } i \text{ é adjacente a } j, \text{ mas } i \neq j; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Passeios aleatórios do ponto de vista probabilístico

Observação

O passeio aleatório em G pode ser entendido como uma sequência de distribuições de probabilidade.

$\pi^{(0)}$ = distribuição de probabilidades inicial;

$$\pi^{(k)} = P^k (\pi^{(0)})^\top.$$

Passeios aleatórios do ponto de vista probabilístico

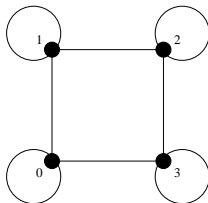
Observação

O passeio aleatório em G pode ser entendido como uma sequência de distribuições de probabilidade.

$\pi^{(0)}$ = distribuição de probabilidades inicial;

$$\pi^{(k)} = P^k(\pi^{(0)})^\top.$$

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & 0 \\ 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$



$$\begin{aligned} &(1, 0, 0, 0) \\ &\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{4}, 0, \frac{1}{4}\right) \\ &\left(\frac{3}{8}, \frac{1}{4}, \frac{1}{8}, \frac{1}{4}\right) \end{aligned}$$

Autovalores de P

Teorema

P é simétrica e, portanto, diagonalizável, seus autovalores $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ são reais, e

$$1 = \lambda_1 > \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0.$$

Autovalores de P

Teorema

P é simétrica e, portanto, diagonalizável, seus autovalores $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ são reais, e

$$1 = \lambda_1 > \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0.$$

Teorema

$$\left\| \pi^{(k)} - u \right\|_2 \leq \lambda_2^k.$$

Autovalores de P

Teorema

P é simétrica e, portanto, diagonalizável, seus autovalores $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ são reais, e

$$1 = \lambda_1 > \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0.$$

Teorema

$$\left\| \pi^{(k)} - u \right\|_2 \leq \lambda_2^k.$$

Observação

λ_2 pode ser entendido como uma medida de quão perto de u a distribuição $\pi^{(k)}$ é. Quanto menor o λ_2 , mais próximo.

Grafos expansores

Definição (Grafo expensor)

Um grafo bipartido conexo $H = (X \cup Y, E)$ é (n, d, c) -expensor se:

- 1 $X = Y = \frac{n}{2}$;
- 2 H é d -regular;
- 3 para todo $W \subseteq X$,

$$|\{(w, y) : w \in W\}| \leq \left(1 + c \left(1 - \frac{2|W|}{n}\right)\right) |W|.$$

Autovalores de A_G

Teorema

A_G é simétrica e, portanto, diagonalizável, seus autovalores $\mu_1 \geq \dots \geq \mu_n$ são reais, e

$$\mu_1 = -\mu_n = d$$

Autovalores de A_G

Teorema

A_G é simétrica e, portanto, diagonalizável, seus autovalores $\mu_1 \geq \dots \geq \mu_n$ são reais, e

$$\mu_1 = -\mu_n = d$$

Notação

μ denota o 2º maior autovalor distinto de A_G . Note-se que **não necessariamente** $\mu = \mu_2$.

Algumas propriedades dos grafos expansores

Definição (Discrepância dos grafos expansores)

Sendo $A \subseteq X$ e $B \subseteq Y$,

$$D(A, B) = \left| |E(A, B)| - \frac{2d|A||B|}{n} \right|.$$

Algumas propriedades dos grafos expansores

Definição (Discrepância dos grafos expansores)

Sendo $A \subseteq X$ e $B \subseteq Y$,

$$D(A, B) = \left| |E(A, B)| - \frac{2d|A||B|}{n} \right|.$$

Teorema

$$D(A, B) = |\mu| \sqrt{|A||B|}.$$

Ideia do algoritmo

- F é o conjunto das sequências de *bits* que fazem a máquina falhar. Assumimos que $F < \frac{n}{100}$, $n = 2^m$ e

$$F_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{se } i = j \text{ e } i \in F; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

- G é um (n, d, c) -expansor com adição de laços.
- t é um natural tal que $\lambda_2^t < \frac{1}{10}$.
- R_1 é um vértice aleatório de G .
- Passeio aleatório:

$$R_1 \xrightarrow{t \text{ passos}} R_2 \xrightarrow{t \text{ passos}} R_3 \rightarrow \dots \rightarrow R_k.$$

Um lema importante

Observação

Dada uma distribuição de probabilidades π sobre os vértices de G , $\|F\pi^\top\|_1$ representa a probabilidade de uma sequência de *bits* escolhida aleatoriamente com distribuição π estar em F .

Um lema importante

Observação

Dada uma distribuição de probabilidades π sobre os vértices de G , $\|F\pi^\top\|_1$ representa a probabilidade de uma sequência de *bits* escolhida aleatoriamente com distribuição π estar em F .

Lema

Para todo vetor \mathbf{x} do \mathbb{R}^n ,

$$\|F P^t \mathbf{x}^\top\|_2 \leq \frac{1}{5} \|\mathbf{x}\|_2 \quad \text{e} \quad \|(I - F) P^t \mathbf{x}^\top\|_2 \leq \|\mathbf{x}\|_2.$$

O grande teorema

Teorema

Dada uma máquina \mathcal{BPP} que usa m bits aleatórios por rodada, consegue-se uma probabilidade de erro do voto da maioria no máximo $\frac{1}{2^k}$ utilizando $O(m + k)$ bits aleatórios e $O(k)$ rodadas.

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right)$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\begin{aligned}\mathbb{P}[R_1 \in F] &= \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}. \\ \mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] &= \left\| F P^t (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_1\end{aligned}$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\begin{aligned}\mathbb{P}[R_1 \in F] &= \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \\ &= \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}. \\ \mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] &= \left\| F\mathbf{P}^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\mathbf{P}^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2\end{aligned}$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2}\right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}}\right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| F P^t (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F P^t (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_2$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right)$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \left\| F\mathbf{u}^\top \right\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \in F] = \left\| FP^t F\pi^{(0)\top} \right\|_1$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \left\| F\mathbf{u}^\top \right\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \in F] = \left\| FP^t F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t F\pi^{(0)\top} \right\|_2$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| F P^t (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F P^t (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F) \pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \in F] = \left\| F P^t F \pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F P^t F \pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| F \pi^{(0)\top} \right\|_2$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \left\| F\mathbf{u}^\top \right\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \in F] = \left\| FP^t F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t F\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right)$$

Esboço de demonstração (I)

Demonstração

$$\mathbb{P}[R_1 \in F] = \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 = \sqrt{n} \|F\mathbf{u}^\top\|_2 \leq \sqrt{n} \sqrt{\frac{n}{100} \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \sqrt{n} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \notin F] = \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^t(I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| (I - F)\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \sqrt{n \left(\frac{1}{n^2} \right)} = \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{5}.$$

$$\mathbb{P}[R_2 \in F \mid R_1 \in F] = \left\| FP^tF\pi^{(0)\top} \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| FP^tF\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left\| F\pi^{(0)\top} \right\|_2 \leq \frac{\sqrt{n}}{5} \left(\frac{1}{10\sqrt{n}} \right) \leq \frac{1}{50} \leq \frac{1}{5}.$$

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $\left(\frac{1}{5}\right)^{\frac{k}{2}}$.

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$.

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Logo, a probabilidade de erro no voto da maioria é no máximo

$$\left(\frac{2}{\sqrt{5}}\right)^k.$$

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Logo, a probabilidade de erro no voto da maioria é no máximo

$$\left(\frac{2}{\sqrt{5}}\right)^k.$$

Sendo c tal que $(\frac{2}{\sqrt{5}})^c \leq \frac{1}{2}$, rode a máquina $k' = ck = O(k)$ vezes.

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Logo, a probabilidade de erro no voto da maioria é no máximo

$$\left(\frac{2}{\sqrt{5}}\right)^k.$$

Sendo c tal que $(\frac{2}{\sqrt{5}})^c \leq \frac{1}{2}$, rode a máquina $k' = ck = O(k)$ vezes. Para gerar R_1 , precisamos de m bits aleatórios.

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Logo, a probabilidade de erro no voto da maioria é no máximo

$$\left(\frac{2}{\sqrt{5}}\right)^k.$$

Sendo c tal que $(\frac{2}{\sqrt{5}})^c \leq \frac{1}{2}$, rode a máquina $k' = ck = O(k)$ vezes. Para gerar R_1 , precisamos de m bits aleatórios. Para gerar R_2, \dots, R_k , precisamos de $O(tdk) = O(k)$ bits aleatórios.

Esboço de demonstração (II)

Demonstração.

Indutivamente, dada uma sequência aleatória de “(bom, ruim, ...)” com no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) casar com essa sequência é no máximo $(\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Como há 2^k possíveis arranjos “(bom, ruim, ...)”, a probabilidade de (R_1, \dots, R_k) conter no mínimo $\frac{k}{2}$ “ruins” é no máximo $2^k (\frac{1}{5})^{\frac{k}{2}}$. Logo, a probabilidade de erro no voto da maioria é no máximo

$$\left(\frac{2}{\sqrt{5}}\right)^k.$$

Sendo c tal que $(\frac{2}{\sqrt{5}})^c \leq \frac{1}{2}$, rode a máquina $k' = ck = O(k)$ vezes. Para gerar R_1 , precisamos de m bits aleatórios. Para gerar R_2, \dots, R_k , precisamos de $O(k) = O(k)$ bits aleatórios. Portanto, para gerar R_1, \dots, R_k , precisamos de $O(m + k)$ bits aleatórios. ◆

Andamento da apresentação

- 1 Introdução
- 2 Pseudoaleatoriedade
- 3 Semialeatoriedade**
- 4 Conclusão

Assimetria de grafos

Definição (Automorfismo)

Um **automorfismo** sobre um grafo G é um isomorfismo de G em G . É fácil verificar que o conjunto dos automorfismos sobre G , denotado por $\text{Aut}(G)$, forma um grupo de permutações sobre $V(G)$ para a operação usual de composição \circ . Dizemos que um grafo G é **assimétrico** se o grupo $(\text{Aut}(G), \circ)$ é composto apenas pela permutação identidade.

Observação

A probabilidade de um grafo com n vértices tomado aleatoriamente ser assimétrico tende a 1 quando n tende ao infinito.

Assimetria de grafos

Definição (Semialeatoriedade para subconjuntos do \mathbb{Z}_n)

Diz-se que um subconjunto S do \mathbb{Z}_n é **semialeatório** quando S satisfaz alguma — e, por conseguinte, cada uma^a — das propriedades listadas a seguir.

^aAs propriedades são todas equivalentes.

Notações preliminares

Dado um subconjunto S de \mathbb{Z}_n :

Definição (Caracter, função característica ou função indicatória)

É a função $\chi_S: \mathbb{Z} \rightarrow \{0, 1\}$ tal que $\chi_S(z) = 0$, se $z \notin S$, e $\chi_S(z) = 1$, caso contrário.

Notações preliminares

Dado um subconjunto S de \mathbb{Z}_n :

Definição (Caracter, função característica ou função indicatória)

É a função $\chi_S: \mathbb{Z} \rightarrow \{0, 1\}$ tal que $\chi_S(z) = 0$, se $z \notin S$, e $\chi_S(z) = 1$, caso contrário.

Definição (Translado de S por x)

$S + x = \{s + x: s \in S\}.$

Notações preliminares

Dado um subconjunto S de \mathbb{Z}_n :

Definição (Caracter, função característica ou função indicatória)

É a função $\chi_S: \mathbb{Z} \rightarrow \{0, 1\}$ tal que $\chi_S(z) = 0$, se $z \notin S$, e $\chi_S(z) = 1$, caso contrário.

Definição (Translado de S por x)

$S + x = \{s + x: s \in S\}.$

Definição (Grafo associado a S)

$G_S = (\mathbb{Z}_n, \{\{i, j\} : i + j \in S\}).$

Notações preliminares

Dado um subconjunto S de \mathbb{Z}_n :

Definição (Caracter, função característica ou função indicatória)

É a função $\chi_S: \mathbb{Z} \rightarrow \{0, 1\}$ tal que $\chi_S(z) = 0$, se $z \notin S$, e $\chi_S(z) = 1$, caso contrário.

Definição (Translado de S por x)

$S + x = \{s + x: s \in S\}$.

Definição (Grafo associado a S)

$G_S = (\mathbb{Z}_n, \{\{i, j\} : i + j \in S\})$.

Notação

$(\tilde{\forall} x \in X) (p(x)) \iff |\{x \in X: p(x)\}| = |X| - o(|X|)$.

Propriedades sobre a translação

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Translação fraca)

Para quase todo $x \in \mathbb{Z}_n$,

$$|S \cap (S + x)| = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedades sobre a translação

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Translação fraca)

Para quase todo $x \in \mathbb{Z}_n$,

$$|S \cap (S + x)| = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedade (Translação forte)

Para todo subconjunto T de \mathbb{Z}_n e quase todo x em \mathbb{Z}_n ,

$$|S \cap (T + x)| = \frac{|S||T|}{n} + o(n).$$

Propriedades sobre o padrão

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Padrão-2)

Para quase todo $u_1, u_2 \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{s \in S} \chi_S(x + u_1) \chi_S(x + u_2) = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedades sobre o padrão

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Padrão-2)

Para quase todo $u_1, u_2 \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{s \in S} \chi_S(x + u_1) \chi_S(x + u_2) = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedade (Padrão-k)

Para quase todo $u_1, \dots, u_k \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{s \in S} \prod_{j=1}^k \chi_S(x + u_j) = \frac{|S|^k}{n^{k-1}} + o(n).$$

Propriedades sobre a representação

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se ...

Propriedade (Representação-2)

Para quase todo $x \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{\substack{u_1, u_2 \in S \\ u_1 + u_2 = x}} \chi_S(u_1) \chi_S(u_2) = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedades sobre a representação

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se ...

Propriedade (Representação-2)

Para quase todo $x \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{\substack{u_1, u_2 \in S \\ u_1 + u_2 = x}} \chi_S(u_1) \chi_S(u_2) = \frac{|S|^2}{n} + o(n).$$

Propriedade (Representação- k)

Para quase todo $x \in \mathbb{Z}_n$,

$$\sum_{\substack{u_1, \dots, u_k \in S \\ \sum_{\ell=1}^k u_\ell = x}} \prod_{j=1}^k \chi_S(u_j) = \frac{|S|^k}{n^{k-1}} + o(n).$$

Mais propriedades

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Soma exponencial)

Para todo $j \in \mathbb{Z}_n \setminus \{0\}$,

$$\sum_{x \in S} \chi_S(x) e^{\frac{2\pi i j x}{n}} = o(n).$$

Mais propriedades

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se ...

Propriedade (Soma exponencial)

Para todo $j \in \mathbb{Z}_n \setminus \{0\}$,

$$\sum_{x \in S} \chi_S(x) e^{\frac{2\pi i j x}{n}} = o(n).$$

Propriedade (Grafo semialeatório)

G_S é semialeatório.

Mais propriedades ainda

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se ...

Propriedade (Ciclo- $2t$)

$$\sum_{x_1, \dots, x_{2t}} \chi_S(x_1 + x_2) \chi_S(x_2 + x_3) \cdots \chi_S(x_{2t-1} + x_{2t}) \chi_S(x_{2t} + x_1) \\ = s^{2t} + o(n^{2t}).$$

Mais propriedades ainda

Um subconjunto $S \subseteq \mathbb{Z}_n$ tem a propriedade ... se...

Propriedade (Ciclo- $2t$)

$$\sum_{x_1, \dots, x_{2t}} \chi_S(x_1 + x_2) \chi_S(x_2 + x_3) \cdots \chi_S(x_{2t-1} + x_{2t}) \chi_S(x_{2t} + x_1) \\ = s^{2t} + o(n^{2t}).$$

Propriedade (Densidade relativa)

Para todo subconjunto T de \mathbb{Z}_n ,

$$\sum_{x, y \in S} \chi_T(x) \chi_T(y) \chi_S(x + y) = \frac{|S||T|^2}{n} + o(n^2).$$

Andamento da apresentação

- 1 Introdução
- 2 Pseudoaleatoriedade
- 3 Semialeatoriedade
- 4 Conclusão

Mais propriedades

- A pseudoaleatoriedade trata sobre como, a partir de algumas sequências aleatórias, gerar outras sequências, de modo que o conjunto de todas as sequências se comporte quase como se fosse verdadeiramente aleatório para a distribuição uniforme.

Mais propriedades

- A pseudoaleatoriedade trata sobre como, a partir de algumas sequências aleatórias, gerar outras sequências, de modo que o conjunto de todas as sequências se comporte quase como se fosse verdadeiramente aleatório para a distribuição uniforme.
- Vimos que, dada uma máquina BPP que usa m bits aleatórios por rodada, consegue-se uma probabilidade de erro do voto da maioria no máximo $\frac{1}{2^k}$ utilizando $O(m + k)$ bits aleatórios e $O(k)$ rodadas.

Mais propriedades

- A pseudoaleatoriedade trata sobre como, a partir de algumas sequências aleatórias, gerar outras sequências, de modo que o conjunto de todas as sequências se comporte quase como se fosse verdadeiramente aleatório para a distribuição uniforme.
- Vimos que, dada uma máquina BPP que usa m bits aleatórios por rodada, consegue-se uma probabilidade de erro do voto da maioria no máximo $\frac{1}{2^k}$ utilizando $O(m + k)$ bits aleatórios e $O(k)$ rodadas.
- A semialeatoriedade busca definir propriedades equivalentes que sirvam para garantir a representatividade de um elemento de uma classe, de acordo com aquilo que é esperado que um elemento realmente aleatório daquela classe tenha.

Referências



B. Chazelle.

The Discrepancy Method: Randomness and Complexity.

Cambridge University Press, 2000.

Capítulo 9: Pseudorandomness.



F. R. K. Chung and R. L. Graham.

Quasi-random subsets of \mathbb{Z}_n .

Journal of Combinatorial Theory, pages 64–86, 1992.



F. R. K. Chung, R. L. Graham, and R. M. Wilson.

Quasi-random graphs.

Proc. Natl. Acad. Sci., 85:969–970, 1988.