

Método do Primeiro Momento

Uma variável aleatória X em um espaço de probabilidade (Ω, \mathbb{P}) é simplesmente uma função real $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$. Dado um número real $x \in \mathbb{R}$, denotamos por $\{X \geq x\}$ o evento $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \geq x\}$ e denotamos por $\mathbb{P}(X \geq x)$ a probabilidade de tal evento. Similarmente, definimos $\mathbb{P}(X \leq x)$, $\mathbb{P}(X > x)$, $\mathbb{P}(X < x)$ e $\mathbb{P}(X = x)$.

Def. Definimos a esperança ou média (ou ainda valor esperado ou primeiro momento) de X como

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

Se X é uma variável aleatória inteira não negativa, então podemos escrever a esperança de X como

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \mathbb{P}(X=k)$$

Def. Dado um evento $A \subseteq \Omega$, definimos a variável indicadora do evento A como a variável aleatória $\mathbb{1}_A$ tal que para cada $\omega \in \Omega$, temos

$$\mathbb{1}_A(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{se } \omega \in A \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Prop. $\mathbb{E}[\mathbb{1}_A] = \mathbb{P}(A)$

Dizemos que uma variável aleatória X tem distribuição de Bernoulli com parâmetros p se $\mathbb{P}(X=1) = p$ e $\mathbb{P}(X=0) = 1-p$. Note que $\mathbb{E}[X] = p$. Em particular, variáveis indicadoras têm distribuição de Bernoulli com parâmetro $p = \mathbb{P}(A)$.

Proposição 5.3.3 Para quaisquer duas variáveis aleatórias X e Y e quaisquer números reais a e b , temos que

$$\mathbb{E}[ax + by] = a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y]$$

Def. Dizemos que $X_1, \dots, X_n: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ são variáveis aleatórias independentes se, para quaisquer $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$, os eventos $\{X_i = x_i\}$ ($1 \leq i \leq n$) são mutuamente independentes.

Prop. Se X_1 e X_2 são variáveis aleatórias independentes, então

$$\mathbb{E}[X_1, X_2] = \mathbb{E}[X_1] \mathbb{E}[X_2]$$

Def. Definimos uma variável aleatória binomial X de parâmetros n e p , denotado por $\text{IB}(n, p)$, como sendo

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

onde X_1, X_2, \dots, X_n são variáveis com distribuição de Bernoulli

Observação: Se $X = \text{IB}(n, p)$, então $\mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] = np$

Uma prova usando o método do primeiro momento consiste em calcular a esperança de uma variável aleatória adequada, concluindo então que com probabilidade positiva, deve existir um elemento do espaço amostral cuja variável é tão grande quanto sua média

Prop. S.3.7 Seja X uma variável aleatória. Se $\mathbb{E}[X] \geq t$, então $\mathbb{P}(X > t) > 0$.

Teo. S.3.8. Todo gráfico G possui um subgrafo bipartido $H \subseteq G$ tal que

$$e(H) \geq \frac{e(G)}{2}.$$

Demonstração

- Considere um conj. aleatório $A \subseteq V(G)$ obtido escolhendo cada vértice $v \in V(G)$ de forma aleatória e independente com probabilidade $1/2$
- Seja $B = V(G) \setminus A$
- Considere o subgrafo bipartido $H = G[A, B]$ com conj. de arestas $E(H) = \{uv \in E(G) : u \in A \text{ e } v \in B\}$
- Para cada aresta $uv \in E(G)$, considere a variável aleatória X_{uv} indicadora do evento $\{uv \in E(H)\}$
- Note que $\mathbb{E}[X_{uv}] = \mathbb{P}(uv \in E(H)) = \mathbb{P}(\{u \in A \text{ e } v \in B\} \cup \{u \in B \text{ e } v \in A\}) = \mathbb{P}(u \in A \text{ e } v \in B) + \mathbb{P}(u \in B \text{ e } v \in A) - \mathbb{P}(\{u \in A \text{ e } v \in B\} \cap \{u \in B \text{ e } v \in A\}) = 1/4 + 1/4 = 1/2$
- Note que $e(H) = \sum_{uv \in E(G)} X_{uv}$

- Assim, $E[e(H)] = E\left[\sum_{uv \in E(G)} X_{uv}\right] = \sum_{uv \in E(G)} E[X_{uv}] = \sum_{uv \in E(G)} \frac{1}{2} = \frac{1}{2} e(G)$
- Pela Prop. 5.3.7, temos que $P(e(H) \geq \frac{1}{2} e(G)) > 0$.
- Assim, existe $H \subseteq G$ bipartido tal que $e(H) \geq e(G)/2$ \square

Ex: Crie um torneio com 6 vértices e ao menos 23 caminhos hamiltonianos

Teo 5.3.9 (Szele) Existe um torneio com n vértices contendo pelo menos $\frac{m!}{2^{m-1}}$ caminhos hamiltonianos.

Demonstração.

- Considere um torneio aleatório T com n vértices.
- Seja X o número de caminhos hamiltonianos em T .
- Para cada permutação $\sigma: [n] \rightarrow [n]$, seja X_σ a variável indicadora para o evento $(\sigma(1), \dots, \sigma(n))$ ser um caminho hamiltoniano em T
- Note que $E[X_\sigma] = 2^{-n+1}$
- Segue, então, que $X = \sum_\sigma X_\sigma$.
- Portanto

$$E[X] = \sum_\sigma E[X_\sigma] = \frac{m!}{2^{m-1}}$$

- Consequentemente, existe um torneio com n vértices contendo pelo menos $m! / 2^{m-1}$ caminhos hamiltonianos \square

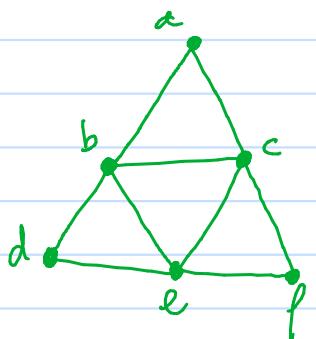
Teo. 5.3.11. Para todo grafo G com n vértices, temos que

$$\alpha(G) \geq \sum_{v \in V(G)} \frac{1}{d(v) + d(v)}$$

Demonstração

- Seja $\pi: V(G) \rightarrow [n]$ uma função bijetora escolhida uniformemente ao acaso dentre todas as $n!$ funções desse tipo.
- Podemos visualizar π como uma permutação dos vértices, onde $\pi(u) = i$ se o vértice u é o i -ésimo elemento na permutação.

Ex

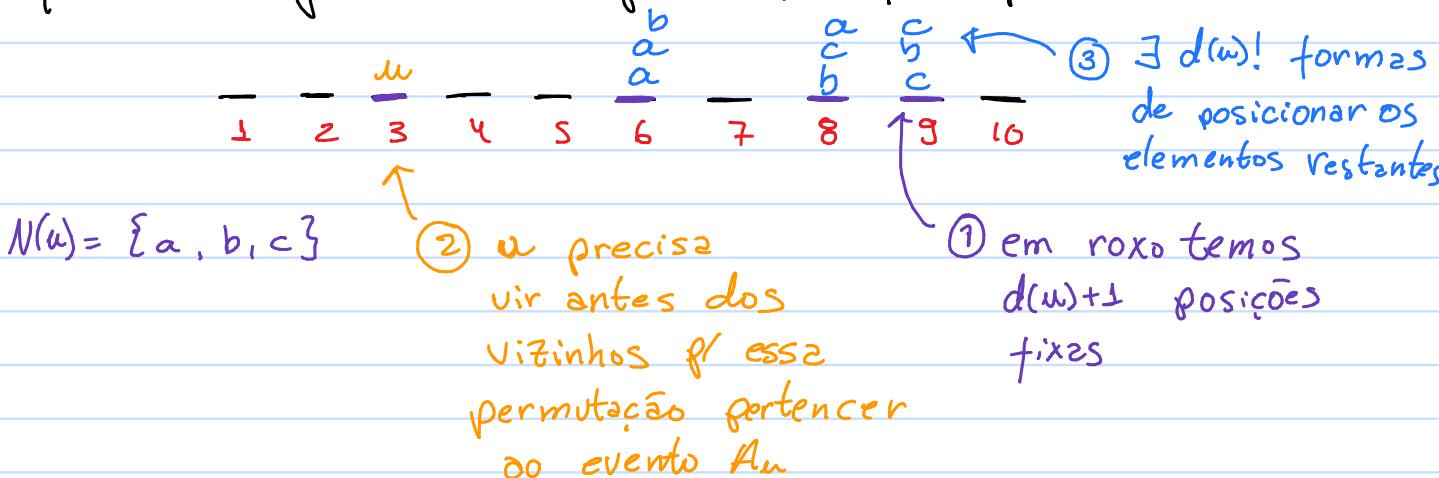


$$\pi = \begin{pmatrix} a & c & d & f & b & e \\ 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$$

- Note que existem $n!$ permutações o que implica na probabilidade de $1/n!$ de uma permutação específica ocorrer.
- Para cada $u \in V(G)$, defina o evento A_u de todos os vizinhos de u aparecerem depois de u na ordenação, i.e.,

$$A_u = \{ \pi: \pi(u) < \pi(v) \text{ para todo } v \in N(u) \}$$

- Seja $N_u = N(u) \cup \{u\}$
- Note que há $(d(u)+1)$ configurações de posições em que podemos botar os elementos de N_u
- Dado um conjunto de contendo $d(u)+1$ posições em uma, existem $d(u)!$ formas de distribuir os elementos de N_u de forma a gerar uma permutação que pertença a A_u



- Podemos completar o restante da permutação de $(m - (d(u) + 1))!$ formas

- Assim $|A_u| = \binom{m}{d(u)+1} d(u)! (m - d(u) - 1)!$

- Assim $\text{TP}(A_u) = \frac{|A_u|}{m!} = \frac{\binom{m}{d(u)+1} d(u)! (m - d(u) - 1)!}{m!}$

$$= \frac{n!}{(d(u)+1)! (m - (d(u) + 1))!} \cdot \frac{d(u)! (m - (d(u) + 1))!}{m!}$$

$$= \frac{d(u)!}{(d(u)+1)!} = \frac{d(u)!}{(d(u)+1) d(u)!} = \frac{1}{d(u)+1}.$$

- Seja $A = \{u \in V(G) : \pi(u) \leq \pi(v) \forall v \in N(u)\}$
- \uparrow
A_u ocorreu

- Note que A é um conj. independente

- Suponha, para uma contradição, que $u, v \in A$ e que $uv \in E(G)$.
- Podemos assumir sem perda de generalidade que $\pi(u) < \pi(v)$.
- Então v não deveria pertencer a A, pela definição de A.

- Note que $\alpha(G) \geq |A|$

- Seja X_u uma variável aleatória indicadora do evento A_u para todo $u \in V(G)$.

- Seja $X = \sum_{u \in V(G)} X_u$ e note que $|A| = X$

- $E[|A|] = E[X] = E\left[\sum_{u \in V(G)} X_u\right] = \sum_{u \in V(G)} E[X_u] = \sum_{u \in V(G)} \text{TP}(A_u)$

$$= \sum_{u \in V(G)} \frac{1}{1 + d(u)}$$

- Portanto, existe um conj. independente em G do tamanho afirmado \square

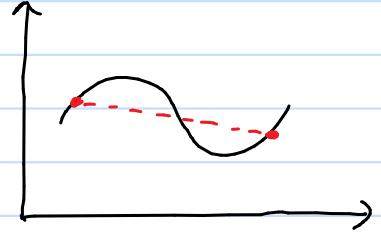
Dizemos que uma função real $f(x)$ é convexa em um intervalo I se o segmento de reta para quaisquer dois pontos $(x_1, f(x_1))$ e $(x_2, f(x_2))$, onde $x_1, x_2 \in I$, está acima do gráfico da função entre esses dois pontos.



Convexa



côncava



nem côncava
nem convexa

Formalmente, $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ é convexa se

$$f(\lambda a + (1-\lambda)b) \leq \lambda f(a) + (1-\lambda) f(b)$$

para qualquer $0 \leq \lambda \leq 1$.

Teo. Se $f''(x) \geq 0$ para todo x no intervalo I , então $f(x)$ é convexa no intervalo I .

Teo (Desigualdade de Jensen) Seja $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ uma função convexa e X uma variável aleatória finita formando valores reais. Então

$$\mathbb{E}[f(X)] \geq f(\mathbb{E}[X]).$$

Corolário (Desigualdade de Jensen) Seja $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ uma função convexa e sejam $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$. Então,

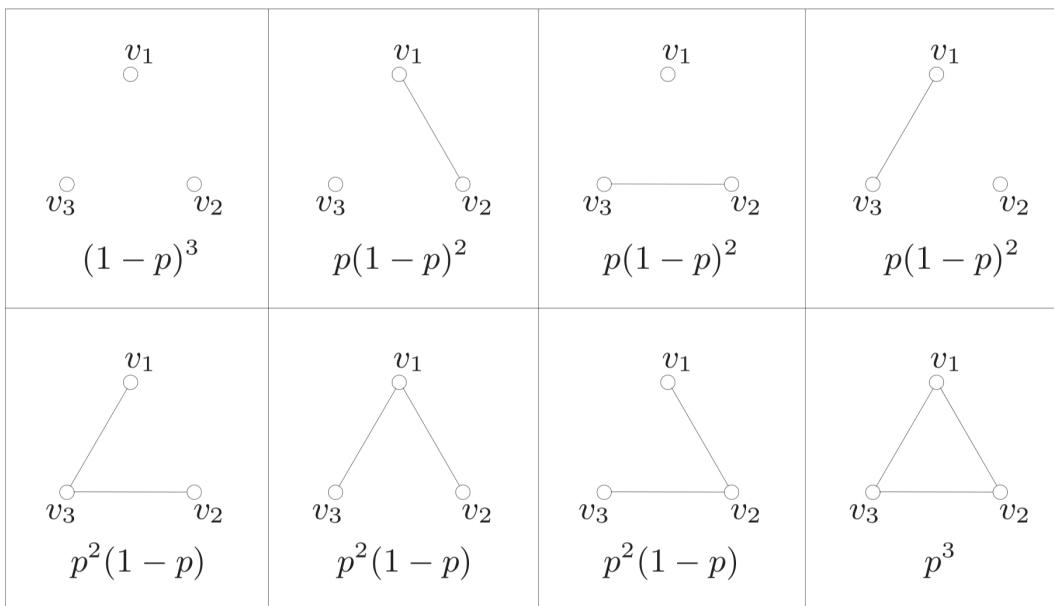
$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(x_i) \geq f\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right).$$

Sorteio de Grafos

Muitos dos problemas que podem ser resolvidos pelo Método Probabilístico consistem em tornar um grafo aleatório.

Def. Dado $n \in \mathbb{N}$ e $p \in [0, 1]$, definimos $G(n, p)$ como o grafo aleatório com n vértices obtido ao adicionarmos uma aresta entre cada par $u, v \in V(G(n, p))$ de forma aleatória e independente com probabilidade p .

OBS: o $G(n, p)$ não é um grafo, mas um espaço de probabilidade.



Note que um evento nesse espaço corresponde a um conj. de grafos.

Lembre-se que pelo Teorema Binomial, temos

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$$

para todo $n \in \mathbb{N}$ e $x, y \in \mathbb{R}$.

Para Provar que $G(n, p)$ é um espaço de probabilidade, precisamos mostrar que

$$\sum P(G) = 1$$

Note que

$$G \in G(n, p)$$

$$\sum_{G \in G(n, p)} P(G) = \sum_{G \in G(n, p)} p^{e(G)} \cdot (1-p)^{\binom{n}{2} - e(G)} = \sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}}{m} p^m (1-p)^{1-m} \quad (A)$$

Pelo Teorema Binomial

$$(x+y)^{\binom{n}{2}} = \sum_{k=0}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}}{k} x^k y^{1-k} \quad (B)$$

Por (A) e (B), e fazendo $x=p$ e $y=(1-p)$, temos que

$$\sum_{m=0}^{\binom{n}{2}} \binom{\binom{n}{2}}{m} p^m (1-p)^{1-m} = (p + (1-p))^{\binom{n}{2}} = 1^{\binom{n}{2}} = 1.$$

Def. Dizemos que um evento em $G(n, p)$ ocorre com alta probabilidade se a probabilidade converge para 1 quando $n \rightarrow \infty$.

Teo. Seja $p = p(n) \in (0, 1)$. Então

$$\alpha(G(n, p)) < \frac{2 \log n}{p}$$

com alta probabilidade.

- Seja $G = G(n, p)$
- Note que a probabilidade de um dado conj. $S \subseteq V(G)$ de tamanho k formar um conj. independente em G é

$$P(e(G[S]) = 0) = (1-p)^{\binom{k}{2}}$$

- Logo pela cota da união

$$P(\alpha(G(n, p)) \geq k) = P\left(G \text{ conter um conj. independente de tamanho } k\right)$$

\uparrow
Se $\alpha(G) \geq k$, então
 G tem conj. ind.
de tamanho k

$$\{G \in G(np) : \alpha(G) \geq k\} = \{G \in G(n, p) : G \text{ contém um conj. independente de tamanho } k\}$$

Continuando

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\alpha(G(m, p)) \geq k) &= \mathbb{P}\left(G \text{ conter um conj. independente de tamanho } k\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{\substack{S \subseteq V(G) \\ |S|=k}} e(G[S]) = 0\right) \end{aligned}$$

G ∈ G(m, p):
e(G[S]) = 0

$$\leq \sum_{\substack{S \subseteq V(G) \\ |S|=k}} \mathbb{P}(e(G[S]) = 0)$$

$$= \sum_{\substack{S \subseteq V(G) \\ |S|=k}} (1-p)^{\binom{k}{2}} = \binom{n}{k} (1-p)^{\binom{k}{2}}$$

Moral da História:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\alpha(G(n, p)) \geq k) &\leq \binom{n}{k} (1-p)^{\binom{k}{2}} \leq \left(\frac{en}{k}\right)^k (1-p)^{\frac{k(k-1)}{2}} \\ &\leq \left(\frac{en}{k}\right)^k \left(e^{-p}\right)^{\frac{k(k-1)}{2}} = \left(\frac{en}{k}\right)^k \left(e^{-p\frac{(k-1)}{2}}\right)^k \\ &= \left(\frac{en}{k} \cdot e^{-p\frac{(k-1)}{2}}\right)^k \end{aligned}$$

Se $k \geq 2 \frac{\log n}{p}$, então

$$\frac{en}{k} e^{-p\frac{(k-1)}{2}} \leq \frac{s}{k}$$

Portanto, $\mathbb{P}(\alpha(G(n, p)) \geq k) \leq \left(\frac{s}{k}\right)^k \rightarrow 0$
quando $n \rightarrow \infty$,

Note que $P(\alpha(G(n,p)) < k) = 1 - P(\alpha(G(n,p)) \geq k)$

→ 1 quando $n \rightarrow \infty$

D

Logo $P(\alpha(G(n,p)) < 2 \frac{\log n}{p}) \rightarrow 1$

Corolário S.4.3. Seja $p = p(n) \in (0,1)$. Então

$$\chi(G(n,p)) \geq \frac{pn}{2 \log n}$$

com alta probabilidade.

Demo

- Sabemos que $\chi(G) \geq \frac{n}{\alpha(G)}$
- Aplicando isso ao $G(n,p)$ e usando o teorema anterior, segue

$$\chi(G(n,p)) \geq \frac{n}{\alpha(G(n,p))} \geq \frac{n}{\frac{2 \log n}{p}} = \frac{np}{2 \log n}$$

D