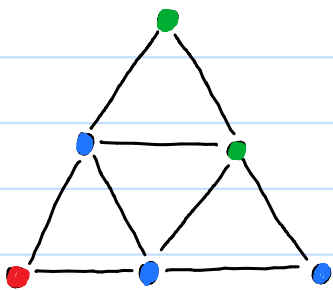


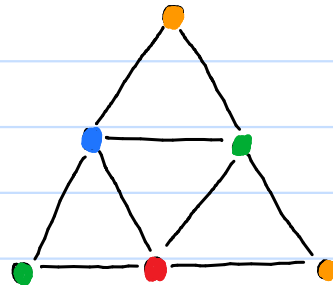
Método Probabilístico

grafo
G
↓

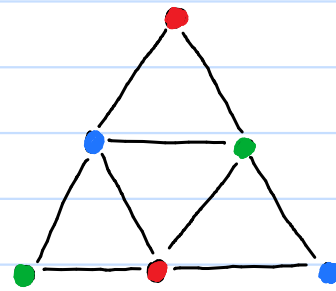
- Uma k -coloração de vértices de um grafo G é uma função $c: V(G) \rightarrow [k]$. Esses números representam cores, por isso chamamos esse conj. de conj. de cores.
- Uma coloração de vértices é uma k -coloração de vértices por algum k .
- Uma (k) -coloração de vértices $c: V(G) \rightarrow [k]$ é própria se $c(u) \neq c(v)$ para toda aresta $uv \in E(G)$.
- O número cromático de um grafo G , denotado por $\chi(G)$, é o menor k para o qual G admite uma k -coloração própria.
- Uma coloração $c: V(G) \rightarrow [k]$ é mínima se $\chi(G) = k$.



3-coloração
(\bar{n} é própria)



4-coloração
própria



3-coloração
própria.
É coloração mínima.

- É fácil perceber que $\chi(G) \geq \omega(G)$ $\omega(G)$ ↪ o maior tamanho de uma clique em G .

Pergunta: Existem grafos livres de triângulos com número cromático arbitrariamente grande?

↳ Esse problema atraiu muitos matemáticos

- O problema anterior foi proposto por Blanche Descartes

⇒ Vários dos problemas em combinatória envolvem construir objetos com certas propriedades específicas

⇒ isso pode ser difícil e requerer muita criatividade

- Erdős e Rényi resolveram inúmeros desses problemas simplesmente pegando um objeto aleatório dentro de uma coleção grande de objetos e mostrando que com probabilidade positiva esse objeto terá as propriedades que desejamos.
 - Eles foram responsáveis por introduzir o método Probabilístico.
 - Hoje esse método consiste de diversas ferramentas e paradigmas.

Fundamentos

- Um espaço probabilístico é um par (Ω, \mathbb{P}) , onde Ω é um conj. finito chamado de espaço amostral. A distribuição função massa de probabilidade é uma função $\mathbb{P}: \Omega \rightarrow [0, 1]$ tal que $\sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\omega) = 1$.

↑
imagine que você está distribuindo 1kg de massa para o elementos de Ω
- O espaço amostral é gerado por um experimento, que é um procedimento que gera um conj. de resultados possíveis.
- Um conj. $A \subseteq \Omega$ é chamado de evento
- Definimos a probabilidade de um evento A como sendo

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\omega)$$

- Um evento A tal que $|A|=1$ é chamado de evento elementar.
- Quando conveniente, tratamos $\omega \in \Omega$ como sendo o evento $\{\omega\}$
- O evento complementar de um evento A , denotado por \bar{A} , é $\bar{A} = \{\omega \in \Omega : \omega \notin A\}$

Exemplo

- Imagine o experimento no qual rolamos dois dados
- Espaço amostral: $\Omega = \{ (1,1), (1,2), \dots, (2,1), (2,2), \dots, (6,6) \}$
- Assumindo que os dados eram honestos e que cada valor é equiprovável, podemos assumir que cada resultado tem a mesma chance de ser sorteado. Portanto podemos definir que a função de probabilidade como

$$P(\omega) = \frac{1}{|\Omega|} = \frac{1}{36} = 0.2\bar{7}$$

- Seja A o evento de tirar 7 nos dados
- Logo $A = \{ \omega \in \Omega : \underline{w[1] + w[2] = 7} \}$
↳ a soma dos dados é 7
 $= \{ (1,6), (2,5), (3,4), (4,3), (5,2), (6,1) \}$

↙ Probabilidade de tirar 7 nos dados

- $P(A) = \sum_{\omega \in A} P(\omega) = \sum_{\omega \in A} \frac{1}{36} = \frac{6}{36} = 0.1\bar{6}$

Propriedades. As seguintes propriedades valem para todo espaço de probabilidades (Ω, P) .

1. Para todo $A \subseteq \Omega$, temos $P(\Omega \setminus A) = 1 - P(A)$.
2. (monotonicidade) Se $A \subseteq B \subseteq \Omega$, então $P(A) \leq P(B)$.
3. (Inclusão-Exclusão) Para todo $A, B \subseteq \Omega$, temos
$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$
4. (Cota da união) Para todo $A_1, A_2, \dots, A_k \subseteq \Omega$, temos

$$P\left(\bigcup_{i=1}^k A_i\right) \leq \sum_{i=1}^k P(A_i).$$

• Uma distribuição P é dita uniforme sobre Ω se, para cada $\omega \in \Omega$, temos que $P(\omega) = \frac{1}{|\Omega|}$

• Neste caso, temos que $P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$ para todo $A \subseteq \Omega$.

• Dado um conj. Ω , dizemos que um elemento é escolhido uniformemente ao acaso quando tal escolha é feita de acordo com a distribuição uniforme sobre Ω .

• Dois eventos A e B são independentes se

$$P(A \cap B) = P(A)P(B).$$

• Dizemos que $n \geq 2$ eventos A_1, A_2, \dots, A_n são dois a dois independentes se todo par de eventos A_i e A_j , com $1 \leq i < j \leq n$, forem independentes. Ademais, dizemos que tais eventos são mutuamente independentes se para toda subcoleção de eventos A_{i_1}, \dots, A_{i_k} , com $k \leq n$ e $1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n$, temos que

$$P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}) = P(A_{i_1}) \cdot P(A_{i_2}) \cdot \dots \cdot P(A_{i_k}).$$

Exemplo: considere o experimento no qual rolamos um dado de 6 lados. Assim, nosso espaço amostral consiste nos resultados possíveis do sorteio, isso é,

$$\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

• Agora, assumamos que nosso dado é justo, ou seja, $P(\omega) = \frac{1}{6}$ para todo $\omega \in \Omega$.

• Seja A o evento de obter um número ímpar

$$A = \{1, 3, 5\}$$

• Note que $P(A) = \frac{1}{6} + \frac{1}{6} + \frac{1}{6} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$

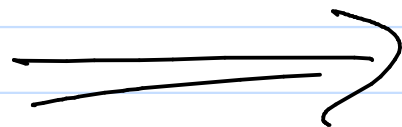
• Seja B o evento de obter um número primo

$$B = \{2, 3, 5\} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$$

• Seja C o evento de obter um número primo que é ímpar

$$C = \{3, 5\}$$

• Note que $P(C) = P(A \cap B) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$



- Note que os eventos A e B são dependentes, pois,

$$P(A \cap B) = \frac{1}{3} \neq \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = P(A) \cdot P(B)$$

- Seja D o evento do resultado do sorteio ser um número menor que 3

$$D = \{1, 2\}$$

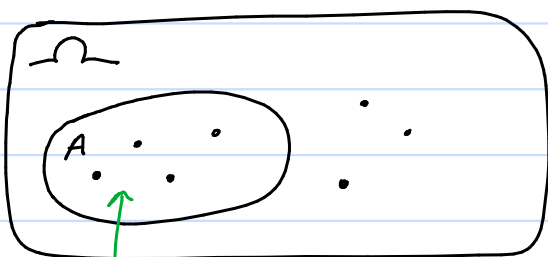
- Note que $P(D) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$

- Ademais, note que A e D são independentes, pois

$$P(A \cap D) = \frac{1}{6} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = P(A) \cdot P(D)$$

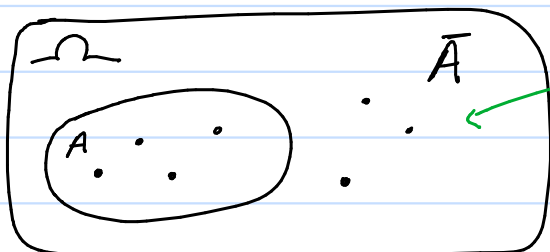
Prova Probabilística

- Se um evento ocorre com probabilidade positiva, então tal evento é não vazio



Se quando você soma a "massinha" recebida pelos elementos em A e esse valor dá positivo, significa que $A \neq \emptyset$

- Se a probabilidade do evento \bar{n} ocorrer é estritamente menor do que 1, então a prob. do evento ocorrer é positiva e, logo, tal evento é não vazio.



Se você somar a "massinha" dos elementos em \bar{A} e isso der menos de "1 kg", então é porque tem um elemento com massinha em $\bar{A} = A$

- A dificuldade em uma prova probabilística reside em determinar um espaço de probabilidades adequado (e fazer as contas :)).

Teorema (Erdős, 47) Para todo $k \geq 3$ inteiro, temos $R(k) > 2^{k/2}$.

Demonstração

- Seja $n = 2^{k/2}$.
- Mostraremos que existe uma 2-coloração das arestas de K_n sem cliques monocromáticas de tamanho k .
- Pinte cada aresta do K_n de azul ou vermelho de forma aleatória e independente com probabilidade $1/2$.
- Para cada clique $A \subseteq V(K_n)$ com k vértices, temos que a probabilidade de A ser monocromática vermelha é $2^{-\binom{k}{2}}$
- Analogamente, a probabilidade de A ser monocromática azul é $2^{-\binom{k}{2}}$
- Pela cota de união, temos que a probabilidade de A ser uma clique monocromática é no máximo $2^{1-\binom{k}{2}}$
- Novamente, pela cota de união, a probabilidade de existir tal clique monocromática é no máximo

$$\binom{n}{k} 2^{1-\binom{k}{2}} \leq \frac{n^k}{k!} \cdot 2^{1-\frac{k(k-1)}{2}} = \frac{(2^{k/2})^k}{k!} \cdot 2^{1-\frac{k^2}{2}+\frac{k}{2}}$$

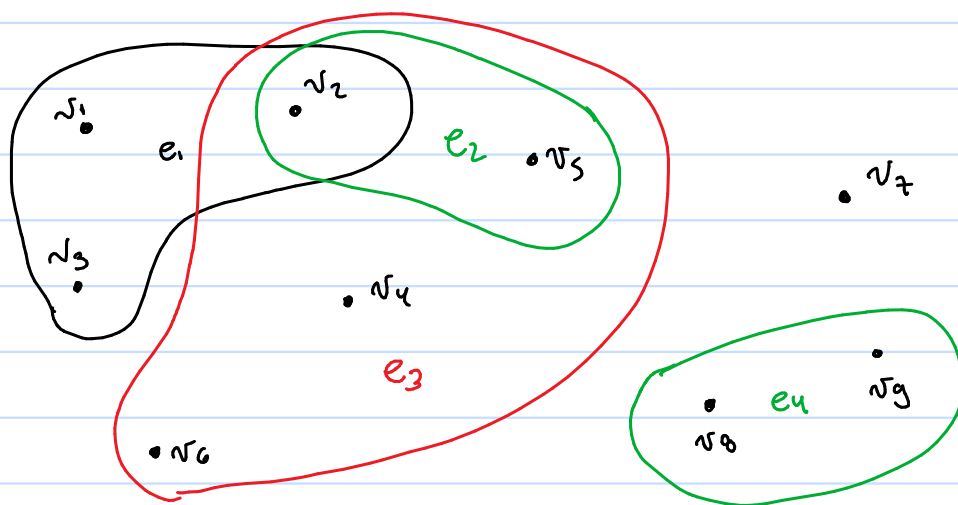
Exercício

$$= \frac{2^{1+k/2}}{k!} < 1.$$

Logo, existe uma 2-coloração de K_n sem clique de tamanho k monocromática.

□

Um hipergrafo \mathcal{H} é um par (V, E) , onde V é um conj. finito de elementos chamados vértices e E é uma família de subconjuntos \bar{n} vazios de V chamados hiperarestas.



- Um hipergrafo é κ -uniforme se cada hiperaresta tem κ vértices.
 \Rightarrow Note que um grafo é um hipergrafo 2-uniforme.
- Um hipergrafo \mathcal{H} é bicolorível se for possível colorir os vértices de \mathcal{H} com duas cores de forma que nenhuma aresta de \mathcal{H} seja monocromática

Teo. (Erdős, 63) Seja \mathcal{H} um hipergrafo κ -uniforme com m arestas. Se $m < 2^{k-1}$, então \mathcal{H} é bicolorível.

Demonstração

- Pinte cada vértice de \mathcal{H} de azul ou vermelho de forma aleatória e independente com probabilidade $1/2$.
- probabilidade da hiperaresta ser monocromática: 2^{-k+1}
- Para cada $e \in E(\mathcal{H})$, seja A_e o evento da aresta e ser monocromática
- $\mathbb{P}(\mathcal{H} \text{ ter arestas monocromáticas}) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{e \in E(\mathcal{H})} A_e\right) \leq \sum_{e \in E(\mathcal{H})} \mathbb{P}(A_e)$

$$\begin{aligned}
 - \mathbb{P}(\mathcal{H} \text{ ter aresta monocromática}) &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{e \in E(\mathcal{H})} A_e\right) \leq \sum_{e \in E(\mathcal{H})} \mathbb{P}(A_e) \\
 &= \frac{m}{2^{k-1}}
 \end{aligned}$$

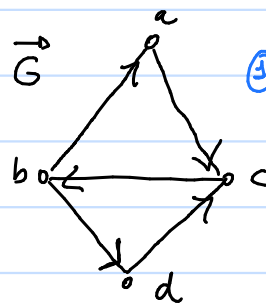
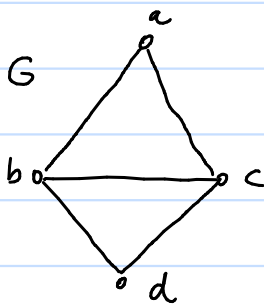
$$- \text{Se } m < 2^{k-1} \Rightarrow \frac{m}{2^{k-1}} < 1$$

$$- \mathbb{P}(\mathcal{H} \text{ ser bicolorido}) = 1 - \mathbb{P}(\mathcal{H} \text{ ter aresta monocromática}) > 0$$

□

- Dado um grafo G , uma orientação de G é a atribuição de uma direção as arestas de G , i.e., cada aresta $\{u, v\} \in E(G)$ passa a ser vista ou como o par ordenado (u, v) ou como o par (v, u) .
 - O desenho de uma orientação de um grafo é semelhante ao desenho de um grafo, com exceção do fato de usarmos um segmento de reta orientado $x \rightarrow y$ para representarmos o par ordenado (x, y) .

EX:

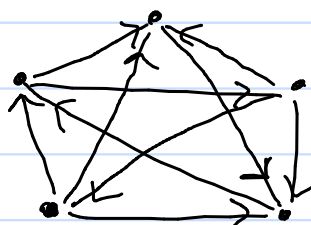


① \vec{G} é uma orientação de G

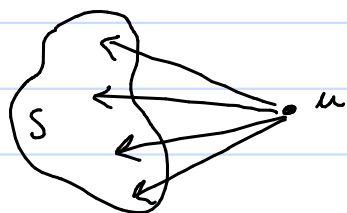
② note como a aresta $\{d, c\} \in E(G)$ passou a ser vista como o par ordenado (d, c) .

- Um torneio é uma orientação do grafo completo

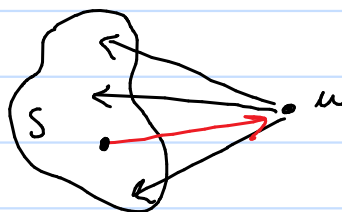
EX:



- Dado um conj. $S \subseteq V(T)$ e um vértice $u \in V(T) \setminus S$, escrevemos $u \rightarrow S$ se $(u, v) \in E(T)$ para todo $v \in S$. Caso contrário, escrevemos $u \not\rightarrow S$.



$u \rightarrow S$



$u \not\rightarrow S$

- Um torneio T_k tem a propriedade T_k se para todo conj $S \subseteq V(T)$ de tamanho k , existe $u \in V(T) \setminus S$ tal que $u \rightarrow S$.

Teorema 5.2.3 Se ~~$n \geq k \cdot 2^{k+1}$~~ $\frac{n}{\ln n} > 2^k \cdot k$ ^{$n \geq k+1$} , então existe um torneio T com n vértices que tem a propriedade T_k .

Demonstração

- Considere um torneio aleatório T com n vértices, i.e., para cada vértice $\{u, v\}$, escolhemos de forma independente e uniformemente ao acaso um entre (u, v) e (v, u) para ser aresta de T .
- Seja $S \subseteq V(T)$ t.q. $|S| = k$ e seja $u \in V(T) \setminus S$.
- Note que para todo $u \in V(T) \setminus S$

$$\mathbb{P}(u \rightarrow S) = 2^{-k}$$

- Seja A_S o evento "para todo $u \in V(T) \setminus S$, temos $u \not\rightarrow S$ "

$$\mathbb{P}(A_S) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{u \in V(T) \setminus S} \{u \not\rightarrow S\}\right) = \prod_{u \in V(T) \setminus S} \mathbb{P}(u \not\rightarrow S) = (1 - 2^{-k})^{n-k}$$

pois os eventos $\{u \not\rightarrow S\}$ são mutuamente independentes.

$$\begin{aligned} - \mathbb{P}(T \text{ não ter propriedade } T_k) &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{\substack{S \subseteq V(T) \\ |S|=k}} A_S\right) \leq \sum_{\substack{S \subseteq V(T) \\ |S|=k}} \mathbb{P}(A_S) \\ &= \binom{n}{k} (1 - 2^{-k})^{n-k} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \binom{n}{k} (1 - 2^{-k})^{n-k} \leq \frac{n^k}{k!} (1 - 2^{-k})^{n-k} \\
&\leq \frac{n^k}{k!} \left(e^{-2^{-k}} \right)^{n-k} \\
&\leq \frac{n^k}{k!} e^{-\frac{n-k}{2^k}} \\
&\leq n^k e^{-\frac{n}{2^k}} \cdot \frac{e^{\frac{k}{2^k}}}{k!} \leq \downarrow \\
&\leq n^k \cdot e^{-\frac{n}{2^k}}
\end{aligned}$$

$$* e^{\frac{k}{2^k}} \leq e^{\frac{1}{2}}$$

$$\frac{k}{2^k} \leq \frac{1}{2} \Leftrightarrow k \leq \frac{2^k}{2} \Leftrightarrow k \leq 2^{k-1}$$