

# Aula 19 - Algoritmos de Las Vegas

Luís Felipe

UFF

30 de Novembro de 2023

Luís Felipe  
30/11/23

# Las Vegas

- Sempre dão a resposta certa
- O tempo computacional de um algoritmo de Las Vegas é uma **variável aleatória**
  - ▶ como tal, está completamente definido por seu conjunto de **momentos**
  - ▶ o tempo computacional de um algoritmo de Las Vegas é avaliado em termos de seu **valor esperado**, e talvez **variância**, **desvio padrão**, etc.

Luís Felipe  
30/11/23

## Exemplo:

### 1. Busca de elemento em lista com repetições

- ▶ Desejamos localizar um algarismo qualquer (digamos, o 9) numa lista de tamanho  $n$
- ▶ A lista contém todos os algarismos de 0 a 9 distribuídos em iguais quantidades
  - ▶ isto é,  $1/10$  de suas posições apresentam o algarismo 0,  $1/10$  de suas posições apresentam o algarismo 1 e assim por diante.
- ▶ Nada se sabe sobre a localização dos elementos.

Luís Felipe  
30/11/23

## Soluções: Estratégias determinísticas

1. Examine uma a uma todas as posições da lista, a partir da primeira, até encontrar o primeiro 9;
2. Examine uma a uma todas as posições da lista, a partir da última e caminhando de trás para diante, até encontrar o primeiro 9;
3. Examine primeiro todas as posições ímpares da lista, isto é, a primeira, depois a terceira, quinta etc. Depois (se nenhum 9 tiver ainda sido encontrado, evidentemente) venha voltando pelas posições pares de trás para diante;
4. Divida a lista em  $k$  sublistas de tamanho  $n/k$  cada: os primeiros  $n/k$  elementos irão para a primeira sublista, os  $n/k$  elementos seguintes irão para a segunda sublista e assim por diante. Examine agora o primeiro elemento de cada sublista, em seguida o segundo elemento de cada sublista, em seguida o terceiro etc. até encontrar um 9.

Luís Felipe  
30/11/23

## Conseguimos entradas desfavoráveis?

- Qualquer que seja a estratégia adotada, sempre há entradas que exigirão do algoritmo um tempo "ruim" (linear no tamanho da entrada, neste exemplo).
  - ▶ O algoritmo determinístico pode ser constantemente levado a ter um desempenho lento;
  - ▶ Depende da aplicação e da distribuição das instâncias de entrada, por força de algum agente externo, malicioso ou não, ou ainda que intermitentemente.

Luis Felipe  
30/11/23

## Solução: Estratégia randomizada

1. Escolha, aleatória e uniformemente, uma posição qualquer, das  $n$  possíveis. Verifique-a. Repita até encontrar um 9.

**OBS.:** Esta estratégia irá encontrar o 9. Porém, como saber o número de verificações até encontrar o primeiro 9?

## Recordar é viver... Variável Aleatória

- Uma **variável aleatória**  $X$  é uma função que leva um espaço amostral  $\Omega$  no conjunto dos números reais.
- $P(X = x)$  denota a probabilidade de que o resultado  $r$  do experimento aleatório seja tal que  $X(r) = x$ .

**Exemplo:** Seja  $Y$ : **número de coroas obtidas após lançar uma moeda 6 vezes**. Suponha  $K$  cara e  $C$  coroa. Assim, para  $P(Y \leq 1)$  temos os casos "KKKKKK", "CKKKKK", "KCKKKK", "KKCKKK", "KKKCKK", "KKKKCK", "KKKKKC"

$$\text{Daí, } P(Y \leq 1) = \frac{7}{64}$$

- Se temos variáveis aleatórias independentes:  
 $P(X = x, Y = y) = P(X = x)P(Y = y)$  ou  
 $P(X = x | Y = y) = P(X = x)$
- $P(X = x) = p_X(x)$  é dita a **função densidade de probabilidade** da variável aleatória  $X$ .

Luís Felipe  
30/11/23

## Recordar é viver... Esperança

- A **esperança** de uma variável aleatória  $X$ ,  $E(X)$ , é, intuitivamente a **média** dos possíveis valores de  $X$  ponderado pela frequência com que  $X$  os assume.

-  $E(X) = \sum_x p_X(x)x$

**OBS.:** Esperança é o mesmo que média ou valor esperado.

**Exemplo:** Considere a seguinte distribuição de notas numa sala: 3 alunos tiraram 80, 4 alunos tiraram 70 e 7 alunos tiraram 60. Qual o valor esperado das notas?

$$E(X) = \frac{3}{14}80 + \frac{4}{14}70 + \frac{7}{14}60 = 67,14$$

Luís Felipe  
30/11/23

## Recordar é viver... Linearidade da Esperança

$E(h(X_1, X_2, \dots, X_n)) = h(E(X_1), E(X_2), \dots, E(X_n))$ , para toda função linear  $h$ .

**Exemplo:** Qual o valor esperado para  $Y$  no exemplo das moedas?

$Y = Y_1 + Y_2 + \dots + Y_6$ , onde  $Y_i$  representa o número de coroas obtidas no  $i$ -ésimo lançamento.

$$E(Y) = E\left(\sum_{i=1}^6 Y_i\right) = \sum_{i=1}^6 E(Y_i) = 6 \times \frac{1}{2} = 3$$

Luis Felipe  
30/11/23

## Recordar é viver... V.a. de Bernoulli

- A v.a. de **Bernoulli** é comumente usada como indicador de **sucesso** ou **fracasso**
- Sendo  $p$  a probabilidade de sucesso, temos a seguinte densidade de probabilidade:

$$p_X(x) = \begin{cases} 1 - p, & x = 0 \\ p, & x = 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

- A esperança de uma v.a. de Bernoulli é  $p$ , pois:

$$E(X) = \sum_x p_X(x)x = 0(1 - p) + 1p = p$$

## Recordar é viver... V.a. Binomial

- A v.a. **binomial** aparece quando deseja-se indicar o total de sucessos após  $n$  experimentos randômicos idênticos
- Pode ser entendida como a soma de  $n$  indicadores de Bernoulli independentes e todos com a mesma probabilidade de sucesso  $p$ .
- $B(n, p)$  é a v.a. binomial onde  $n$  é o número de repetições do experimento e  $p$  a probabilidade de sucesso.

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}, k = 0, 1, 2, \dots, n$$

Por conta da linearidade da esperança, temos:

$$E(X) = E(X = 1) + E(X = 2) + \dots + E(X = n) = p + p + \dots + p = np.$$

**Exemplo:** O número total de coroas após o lançamento de uma moeda por 8 vezes é uma variável binomial.

Seja  $X$  sair coroa e  $X = 0, 1, 2, \dots, 8$ :

$$P(X = 0) + P(X = 1) + \dots + P(X = 8) = \binom{8}{0} \left[\frac{1}{2}\right]^0 \left[\frac{1}{2}\right]^8 + \binom{8}{1} \left[\frac{1}{2}\right]^1 \left[\frac{1}{2}\right]^7 + \binom{8}{2} \left[\frac{1}{2}\right]^2 \left[\frac{1}{2}\right]^6 + \dots + \binom{8}{8} \left[\frac{1}{2}\right]^8 \left[\frac{1}{2}\right]^0.$$

## Recordar é viver... V.a. Geométrica

- A v.a. de **geométrica** indica o número de repetições até o primeiro sucesso.

**Exemplo:** Quantos lançamentos para ter uma coroa?

- A densidade de uma v.a. geométrica com probabilidade de sucesso  $p$  é dada por:

$$p_X(x) = \begin{cases} p(1-p)^{x-1}, & x = 1, 2, 3, \dots \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

- A esperança do número de tentativas até o primeiro sucesso, incluindo o primeiro sucesso, é  $E(X) = \frac{1}{p}$ .
  - ▶ Na primeira jogada  $x = 1$  e acertamos com probabilidade  $p$ , ou erramos com probabilidade  $(1-p)$  e a número médio é o mesmo do original até o sucesso.

$$E(X) = p \cdot 1 + (1-p)(1 + E(X)) = \frac{1}{p}.$$

- A esperança do número de tentativas número médio de falhas antes do primeiro sucesso é  $E(Y) = \frac{1-p}{p}$ .
  - ▶ Esperança do acerto menos 1 jogada, pois queremos a esperança antes do sucesso.  $E(Y) = E(X) - 1 = \frac{1}{p} - 1 = \frac{1-p}{p}$ .

## Voltando ao exemplo da Busca do elemento 9

- Em nosso exemplo de busca, o número de verificações até que o primeiro 9 seja encontrado é uma v.a. GEOMÉTRICA, cuja esperança é dada por  $\frac{1}{p}$ , onde  $p$  é a PROBABILIDADE de sucesso.
- Como a probabilidade de se encontrar um algarismo é  $\frac{1}{10}$ , temos que o valor esperado para o número de verificações do algoritmo é 10, independentemente do tamanho da entrada.
- Observe que se a intenção fosse obter o número médio de tentativas de falhas antes do primeiro sucesso, então o valor seria  $\frac{1-0,1}{0,1} = 9$ , independentemente do tamanho da entrada.

Luis Felipe  
30/11/23

## Quicksort Randomizado

Entrada:  $S$ : conjunto de elementos comparables

Salida: Os elementos de  $S$  em ordem crescente

quicksort( $S$ ):

Se  $|S| < 2$ , retorna  $S$

Tome  $x$ , o primeiro elemento de  $S$ , como pivô

Crie duas listas  $S_1$  e  $S_2$  inicialmente vazias

Para cada elemento  $y$  de  $S$ :

Se  $y < x$ , coloque  $y$  em  $S_1$

Se  $y > x$ , coloque  $y$  em  $S_2$

retorne quicksort( $S_1$ ),  $x$ , quicksort( $S_2$ )

## Quicksort Randomizado

- Ao invés de escolher o pivô deterministicamente, o pivô é escolhido aleatoriamente.
- O Quicksort tem complexidade de pior caso  $O(n^2)$
- Qual a complexidade do Quicksort Randomizado?
  - ▶ Vamos determinar o valor esperado para a quantidade de comparações de elementos  $y_j, y_k$
  - ▶ Que tipo de variável aleatória temos nesse caso?
  - ▶  $X_{j,k} \begin{cases} 1, & \text{se } y_j, y_k \text{ são comparados} \\ 0, & \text{cc} \end{cases}$
  - ▶ V.a. Bernoulli
  - ▶  $X = X_{1,2} + X_{1,3} + \dots + X_{n-1,n}$
  - ▶  $E(X) = E(X_{1,2} + X_{1,3} + \dots + X_{n-1,n}) =$   
 $\underbrace{E(X_{1,2}) + E(X_{1,3}) + \dots + E(X_{n-1,n})}_{\text{linearidade da esperança}}$

E agora?

Seja  $S' = y_1, y_2, \dots, y_n$  a saída ordenada.

$$- E(X_{j,k}) = \underbrace{P\{\text{sucesso}\}}_{\text{v.a. Bernoulli}} = P(X_{j,k} = 1) = ?$$

- ▶ Quando dois elementos são comparados?
- ▶ Isso ocorre no máximo uma vez, quando um deles é pivô
- ▶ Isso acontece quando  $y_j$  ou  $y_k$ ,  $j < k$ , seja o elemento mais à esquerda em  $S$ , dentre os elementos do conjunto  $\{y_j, y_{j+1}, \dots, y_k\}$

$$- \text{Assim, } P(X_{j,k} = 1) = \frac{2}{k - j + 1}$$

$$- E(X) = \sum_{1 \leq j < k \leq n} E(X_{j,k}) = \sum_{1 \leq j < k \leq n} \frac{2}{k - j + 1} = ?$$

Luis Felipe  
30/11/23

(E agora?)<sup>2</sup>

$$\begin{aligned} \sum_{1 \leq j < k \leq n} \frac{2}{k-j+1} &= \frac{2}{2} + \frac{2}{3} + \frac{2}{4} + \dots + \frac{2}{n-2} + \frac{2}{n-1} + \frac{2}{n} \\ &\quad + \frac{2}{2} + \frac{2}{3} + \frac{2}{4} + \dots + \frac{2}{n-2} + \frac{2}{n-1} \\ &\quad + \frac{2}{2} + \frac{2}{3} + \frac{2}{4} + \dots + \frac{2}{n-2} \\ &\quad + \vdots \\ &\quad + \frac{2}{2} + \frac{2}{3} \\ &\quad + \frac{2}{2} \end{aligned}$$

Luís Felipe  
30/11/23

(E agora?)<sup>3</sup>

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=2}^n (n-k+1) \frac{2}{k} \\ &= (n+1) \sum_{k=2}^n \frac{2}{k} - 2(n-1) \\ &= O(n \log n) \end{aligned}$$

Portanto, Quicksort randomizado executa  $O(n \log n)$  comparações.

**OBS.:** Complexidade de Caso Médio do Quicksort :  $O(n \log n)$

Luís Felipe  
30/11/23

## Dá pra transformar:

- Las Vegas em Monte Carlo?
  - ▶ Sim. Basta fixar um tempo limite de execução. Após este limite, responda **NÃO** ou **SIM**.
- Monte Carlo em Las Vegas?
  - ▶ Garantidamente, se existirem 2 Monte-Carlo
  - ▶ 1 baseado-no-SIM e 1 baseado-no-NÃO.

## Outros caminhos:

- **Métodos probabilísticos**: técnica para garantir a existência de uma certa propriedade.
- Em alguns casos, podemos obter algoritmos determinísticos pela **de-randomização** de algoritmos. Corretude pelo método probabilístico.