

Aula 7

Aula passada

- Método de Monte Carlo
- Estimando somatórios
- Calculando erro
- Estimando π
- Erro de π
- Integração de Monte Carlo
- Monte Carlo Ray Tracing

Aula de hoje

- Gerando amostras de v.a. discretas
- Gerando Geométrica
- Método da transformada inversa
- Gerando Binomial
- Gerando permutações

Gerando Amostras

- Aula passada usamos apenas gerador uniforme
- Como gerar amostras de v.a. não uniforme

Usar a uniforme!

- **Premissa:** gerador de v.a. uniforme contínua $[0,1]$ disponível

Premissa é (ligeiramente) falsa!

- 1) número não é contínuo: representação discreta de números no computador (ex. 32 bits)
- 2) gerador não é aleatório: computador é determinístico (um algoritmo gera o número aleatório)

Gerador Pseudo-aleatório!

Gerador Pseudo-Aleatório

- Problema 1 é contornado usando maior precisão
 - ex. 64 bits divide intervalo $[0,1]$ em 2^{64} pedacinhos
- Problema 2 é contornado usando algoritmos que misturam os bits com manipulações algébricas
 - geram sequência de números no qual o próximo depende do anterior (ou anteriores)
 - passam em muitos testes estatísticos para aferir aleatoriedade
 - ex. Mersenne-Twister (1997) um dos mais usados algoritmos para geração de números pseudo-aleatório

**Premissa é falsa na teoria
mas contornável na prática!**

Gerando Outras Distribuições

- Assumindo gerador de amostras de uma v.a. uniforme contínua $[0,1]$
 - $U \sim \text{unif}(0,1)$

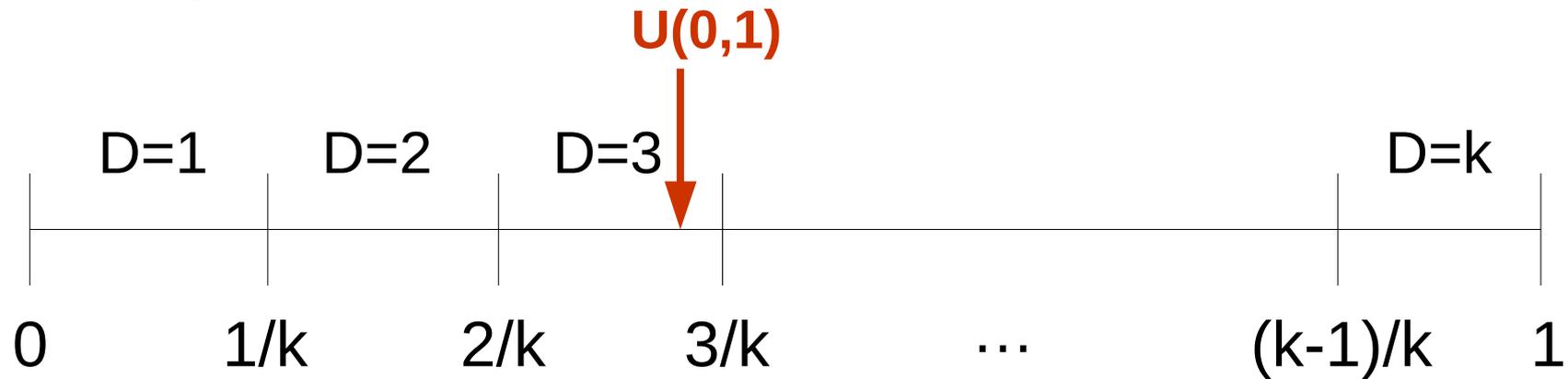


Como gerar v.a. com outras distribuições?

- Ex. como gerar uma amostra de uma v.a. geométrica com parâmetro p ?
- Muitas técnicas e algoritmos
 - diferentes complexidade e aplicabilidade
- Melhor abordagem em geral depende da distribuição a ser gerada

Lançando um Dado

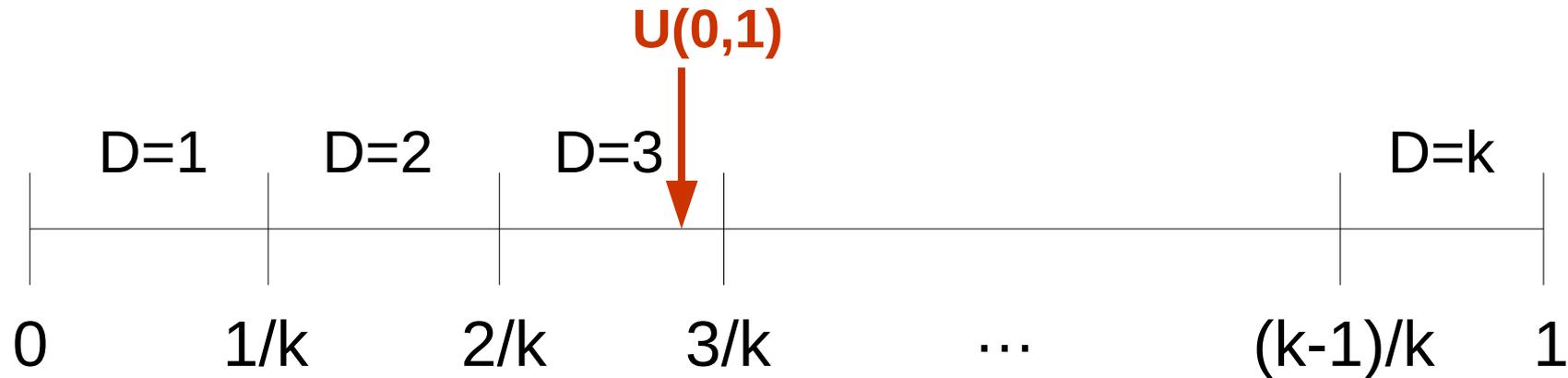
- Considere um dado honesto com k faces
- Seja D o valor da face ao lançar o dado
 - $P[D = i] = 1/k$
- Como gerar valor da face?



- Gerar U . Determinar i , tal que $(i-1)/k < U \leq i/k$
 $U = \text{unif}(0,1); i=1;$
 $\text{while}(! ((i-1)/k < U \leq i/k)) i++;$
 $\text{return } i;$
- Complexidade?

Lançando um Dado

- Podemos tirar proveito que o dado é honesto



- Algoritmo mais eficiente, determina i diretamente

$U = \text{unif}(0,1);$

$i = \text{int}(kU) + 1;$ ← $\text{int}(r)$: retorna parte inteira de r

return i ;

- Complexidade?

Lançando outro Dado

- Considere que dado com k faces não é honesto
- Seja D o valor da face ao lançar o dado
 - prob. da face i é proporcional a w_i

$$P[D=i] = \frac{w_i}{W} \quad W = \sum_{i=1}^k w_i$$

- Como gerar valor da face? Generalização do algoritmo inicial resolve!
- Gerar U. Determinar i , tal que

$$\sum_{j=1}^{i-1} w_j < WU \leq \sum_{j=1}^i w_j$$

```
U = unif(0,1); s = 0; i=1;
while (s <= WU) s += w[i]; i++;
return i;
```

- Complexidade?

Lançando Dado Eficiente

$$P[D=i] = \frac{w_i}{W} \quad W = \sum_{i=1}^k w_i$$

- Considere w_i inteiro. Como gerar v.a. de forma mais eficiente? Em $O(1)$?
- **Ideia:** pré-processamento
 - 1) alocar um vetor de tamanho W
 - 2) preencher w_i posições com valor i
- Para escolher face do dado
 - 1) escolher uniforme inteiro em $[1, W]$
 - 2) acessar vetor para retornar face
- Complexidade? Memória?
- Truque muito usado!

Alias Method

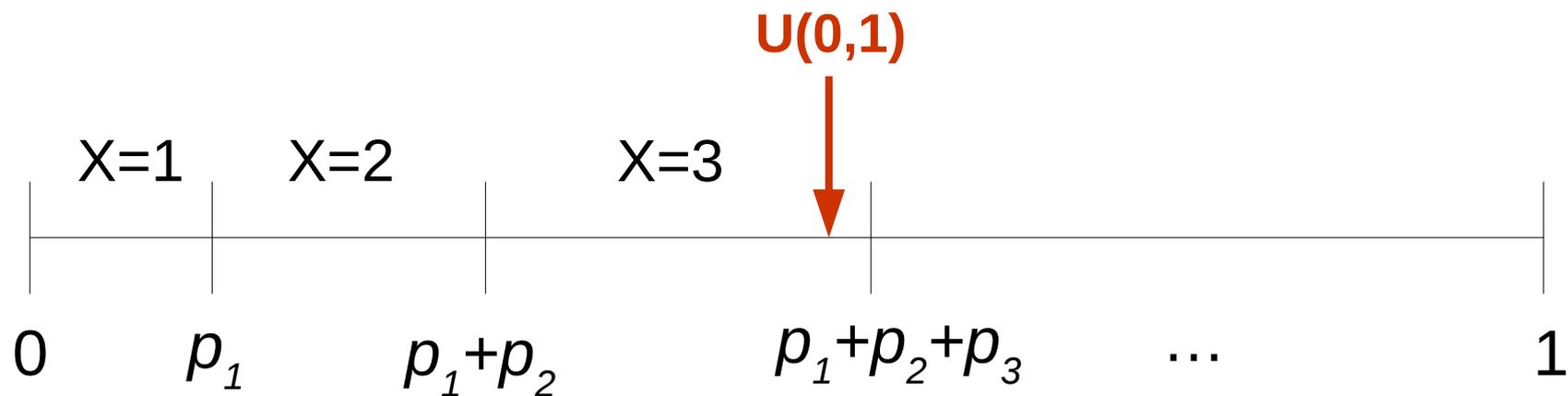
- Método eficiente para gerar D
 - não assume w_i inteiros, mas precisa de W
 - usa memória $\Theta(k)$, dois vetores
- Pré-processamento (criação dos vetores)
 - $O(k \log k)$ ou $O(k)$, dependendo do método
- Geração de número aleatório usando vetores
 - $O(1)$ – duas escolhas uniformes
- Muito usado para acelerar geração de sequência iid com muitas opções em cada escolha
 - ex. escolher aluno da UFRJ com probabilidade proporcional ao CRA, w_i

Gerando Geométrica

- Seja X uma v.a. com distribuição geométrica, p

$$p_i = P[X = i] = (1 - p)^{i-1} p, i = 1, 2, \dots$$

- Como gerar valores para X ?
- Abordagem 1: adaptação do anterior (sem limite superior para valor que v.a. pode assumir)



- Complexidade? Caso médio é $O(1/p)$

Gerando Geométrica

- Abordagem 2: Geométrica é sequência de Bernoulli até ocorrência de positivo
- Gerar uma sequência de Bernoulli(p) até observar evento positivo

```
e = 0; c = 1;
```

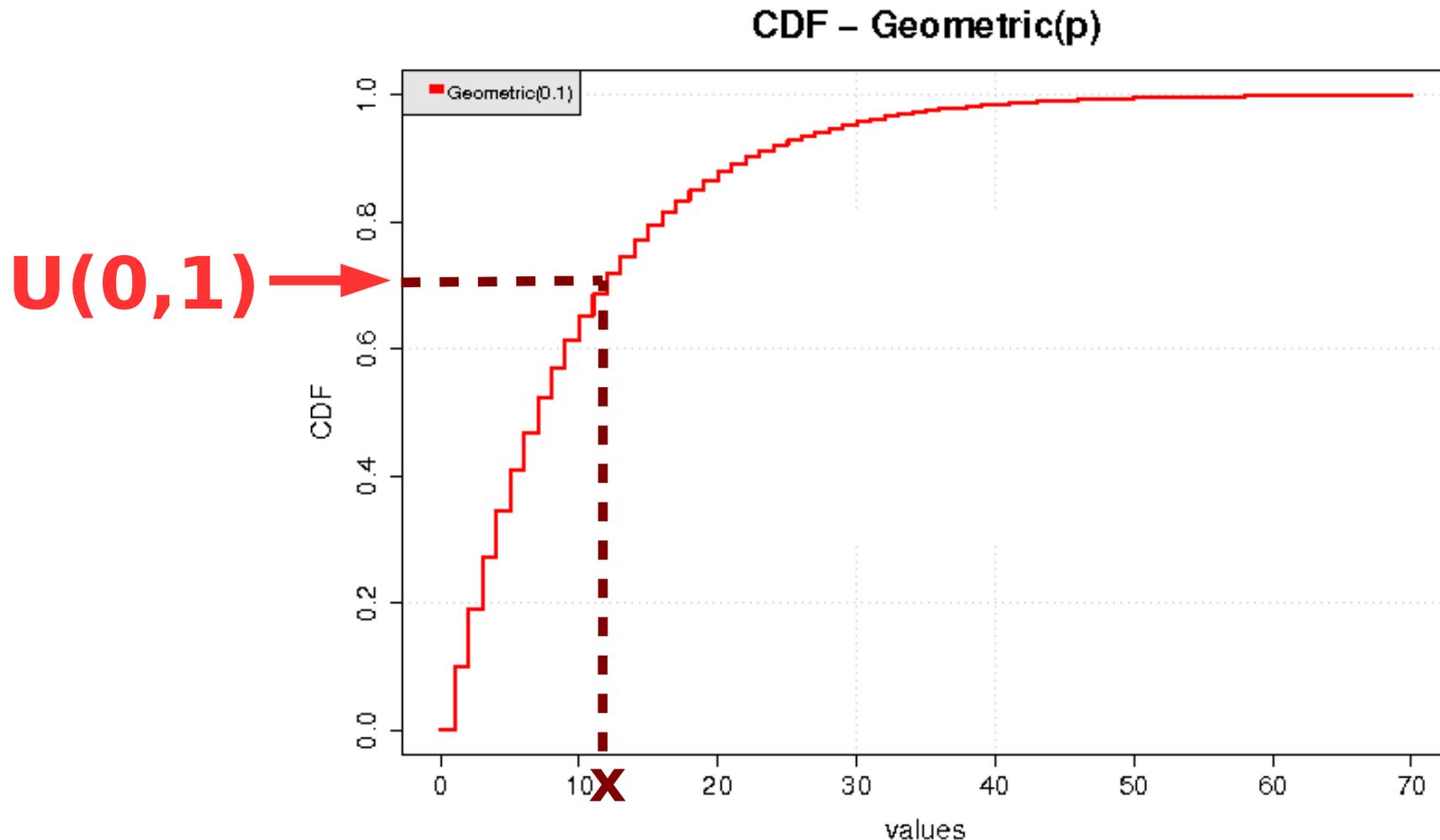
```
while (! e) if (unif(0,1) <= p) e=1 else c+=1;
```

```
return c;
```

- Vantagem: não calcula valor p_i da Geométrica
- Desvantagem: gera muitas uniformes
- Complexidade?

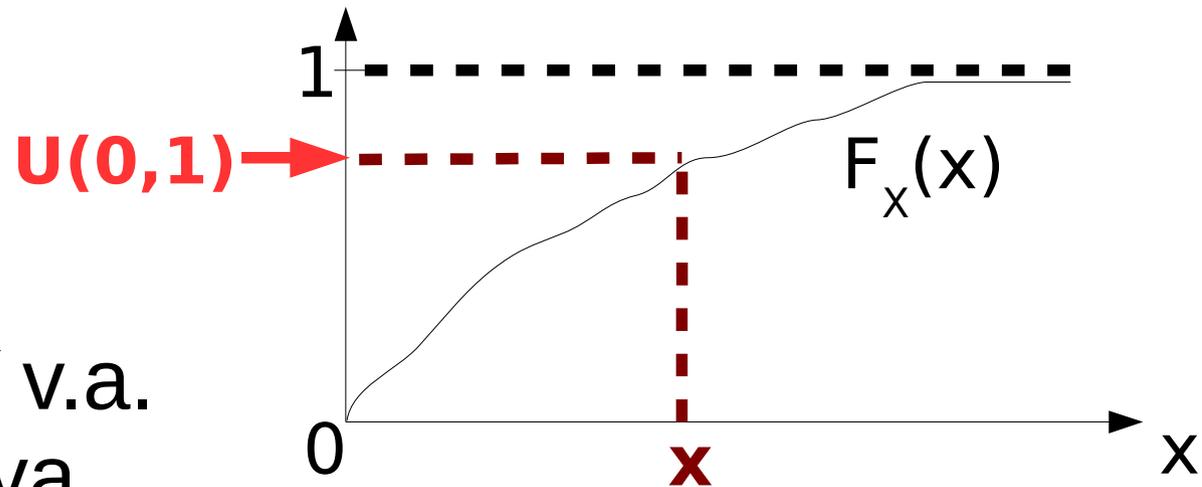
Gerando Geométrica

- Abordagem 3: Usar a inversa da função de distribuição cumulativa, $F_X(x)$



- Retornar $F_X^{-1}(\text{unif}(0,1))$. Complexidade?

Método da Transformada Inversa



- Seja $U \sim \text{unif}(0,1)$, e X v.a. com função cumulativa $F_X(x) = P[X \leq x]$

- Temos que

$$X = F_X^{-1}(U)$$

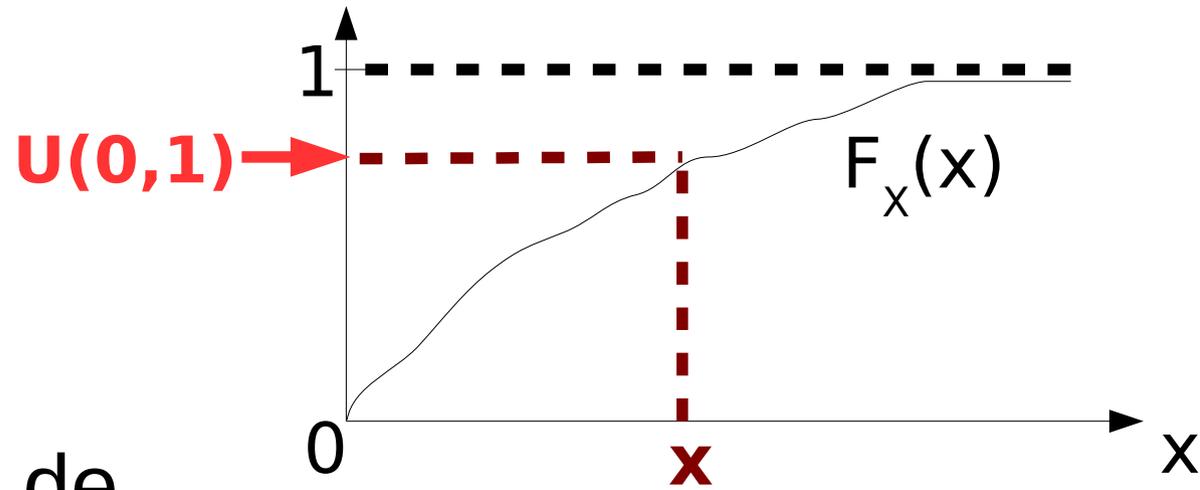
- onde F_X^{-1} é a inversa de F_X (valor de x para qual $F_X(x) = u$)
- Podemos usar a inversa para gerar amostras!

Método da Transformada Inversa

- Prova da equivalência

$$X = F_X^{-1}(U)$$

- Mostrar que X acima de fato tem distribuição $F_X(x)$



$$P[X \leq x] = P[F_X^{-1}(U) \leq x]$$

← por definição de X

$$= P[F_X(F_X^{-1}(U)) \leq F_X(x)]$$

← Equivalência de eventos e monotonicidade de F_X

$$= P[U \leq F_X(x)]$$

$$= F_X(x)$$

← Prob. da uniforme ser menor que β é igual a β (β em $[0,1]$)

- Mas temos que obter a função inversa!

Inversa da Geométrica

- Seja X uma v.a. com distribuição geométrica, p

$$F_X(i) = P[X \leq i] = 1 - (1 - p)^i, i = 1, 2, \dots$$

$$F_X^{-1}(u) = ? \quad 1 - (1 - p)^i = u$$

$$\rightarrow (1 - p)^i = 1 - u$$

$$\rightarrow i = \frac{\log(1 - u)}{\log(1 - p)} \quad \leftarrow \text{Se } u \text{ é unif}(0,1) \text{ então } 1-u \text{ também é unif}(0,1)$$

$$F_X^{-1}(u) = \text{integer} \left(\frac{\log u}{\log(1 - p)} \right) + 1 \quad \leftarrow i \text{ é inteiro, maior que zero}$$

- Gerar $u \sim \text{unif}(0,1)$ e aplicar fórmula acima
- Complexidade: $O(1)$

Gerando Binomial

- Seja $X \sim \text{Binom}(N, p)$

$$F_X(i) = P[X \leq i] = \sum_{k=0}^i \binom{N}{k} p^k (1-p)^{N-k}$$

- Não temos como inverter analiticamente F_X
- Alternativas?
- Gerar sequência iid de N Bernoulli(p), contar quantos eventos foram positivos
- **Problema:** p muito baixo, N grande, teremos muitos zeros
 - ex. $p=10^{-3}$, $N=10^5$
- **Ideia:** Usar geométrica para acelerar geração de 1

Gerando Binomial

- Sequência de N v.a. Bernoullis(p) iid

00000010001010100000001000001000100000000100

- Distribuição da posição do primeiro valor 1? ← Geométrica(p)
- Distribuição da posição do segundo valor 1? ← Geométrica(p), a partir do primeiro valor 1!
- Número de 1 na sequência de tamanho N é igual ao número de geométricas que somadas ocorreram antes de N

$$X = k \mid \min_k \sum_{i=1}^{\infty} G_i \geq N \quad \leftarrow \text{onde } G_i \sim \text{Geom}(p)$$

- Algoritmo: gerar sequência iid Geom(p) até soma ser $\geq N$
- Complexidade? Quantas geométricas serão geradas, na média?
- $N/(1/p) = Np$

Gerando Permutações

- Aula passada: gerar uma permutação das cartas do baralho, com probabilidade uniforme
- **Ideia 1**
 - Gerar i uniforme entre 1 e $52!$ (todas permutações)
 - Retornar a i -ésima permutação
- Problema? ← Como saber qual é a i -ésima permutação?
- **Ideia 2**
 - Escolher um elemento por vez de forma uniforme (sem repetição)
 - Fazer $n-1$ escolhas sucessivas
- Problema? ← Como fazer escolhas de forma eficiente?

Gerando Permutações

- **Ideia:** usar um vetor para alocar elementos e as escolhas realizadas (conhecido por *Knuth Shuffle*)
- Algoritmo eficiente para gerar uma permutação de N elementos de forma uniforme

vetor permuta[1,...,N];

permuta[i] = i para $i=1, \dots, N$;

para $i=0$ até $N-1$

$j = \text{unif}(1, N-i)$; ← $O(1)$

 tmp = permuta[j];

 permuta[j] = permuta[N-i];

 permuta[N-i] = tmp;

- Funciona?
- Complexidade?