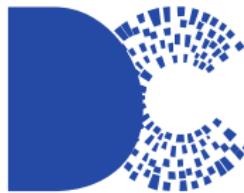




UNIVERSIDADE  
FEDERAL DE  
SERGIPE



DEPARTAMENTO  
DE COMPUTAÇÃO

## Compressão de dados

### Projeto e Análise de Algoritmos

Bruno Prado

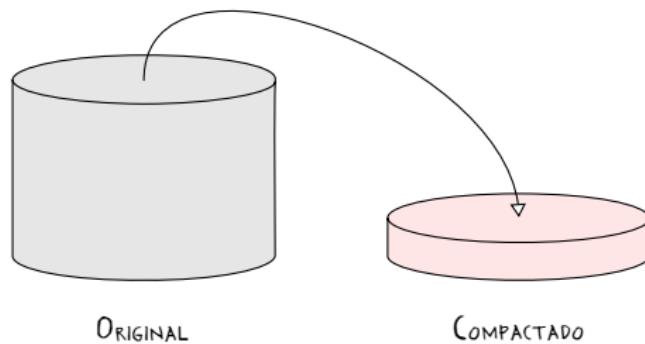
Departamento de Computação / UFS

# Introdução

- ▶ Por que realizar a compressão de dados?

# Introdução

- ▶ Por que realizar a compressão de dados?
  - ▶ Melhorar a eficiência de armazenamento
  - ▶ Reduzir o custo para transmissão de dados



# Introdução

- ▶ Exploração da redundância dos dados que existem nos diversos tipos de arquivos não processados
  - ▶ Letras ou palavras com alto índice de repetição

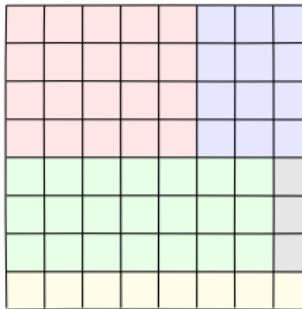
O TEMPO PERGUNTOU PRO TEMPO  
QUANTO TEMPO O TEMPO TEM  
O TEMPO RESPONDEU PRO TEMPO  
QUE O TEMPO TEM TANTO TEMPO  
QUANTO TEMPO O TEMPO TEM

# Introdução

- ▶ Exploração da redundância dos dados que existem nos diversos tipos de arquivos não processados
  - ▶ Letras ou palavras com alto índice de repetição

O TEMPO PERGUNTOU PRO TEMPO  
QUANTO TEMPO O TEMPO TEM  
O TEMPO RESPONDEU PRO TEMPO  
QUE O TEMPO TEM TANTO TEMPO  
QUANTO TEMPO O TEMPO TEM

- ▶ Imagens com grandes áreas homogêneas



# Introdução

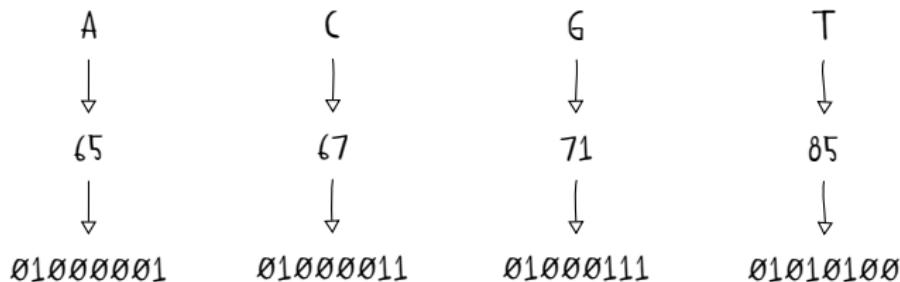
- ▶ Tipos de compressão de dados
  - ▶ Sem perdas (*lossless*)
    - ▶ Os dados comprimidos são reconstruídos exatamente iguais aos dados originais
    - ▶ Ex: compactação de arquivos (ZIP, PNG, ...)

# Introdução

- ▶ Tipos de compressão de dados
  - ▶ Sem perdas (*lossless*)
    - ▶ Os dados comprimidos são reconstruídos exatamente iguais aos dados originais
    - ▶ Ex: compactação de arquivos (ZIP, PNG, ...)
  - ▶ Com perdas (*lossy*)
    - ▶ Consiste no descarte de parte dos dados para melhorar a taxa de compressão
    - ▶ Ex: arquivos multimídia (MP3, JPEG, ...)

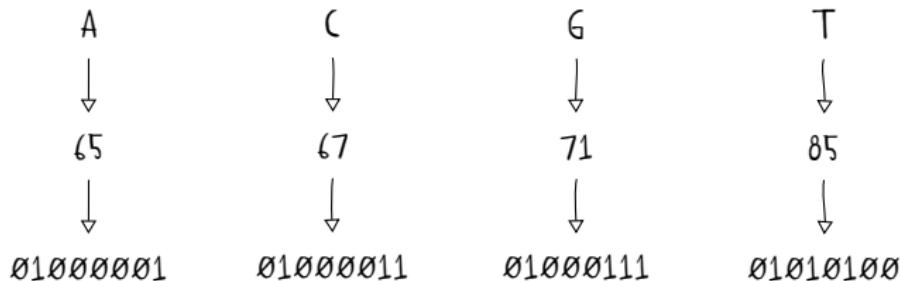
# Introdução

- ▶ Representação dos dados em binário
  - ▶ Texto simples (ASCII)
  - ▶ Arquivos binários: arquivos executáveis, imagens, ...



# Introdução

- ▶ Representação dos dados em binário
  - ▶ Texto simples (ASCII)
  - ▶ Arquivos binários: arquivos executáveis, imagens, ...



- ▶ A taxa de compressão atingida é dependente das características dos dados da entrada utilizada

$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{\text{Tamanho comprimido}}{\text{Tamanho original}}$$

# Introdução

- ▶ Limitações da compressão de dados
  - ▶ É possível existir um algoritmo de compressão universal capaz de sempre reduzir o tamanho qualquer conjunto de dados utilizado como entrada?

# Introdução

- ▶ Limitações da compressão de dados
  - ▶ É possível existir um algoritmo de compressão universal capaz de sempre reduzir o tamanho qualquer conjunto de dados utilizado como entrada?
  - ▶ Se assumirmos que isto é possível, a cada execução seria gerada uma saída com tamanho menor

# Introdução

- ▶ Limitações da compressão de dados
  - ▶ É possível existir um algoritmo de compressão universal capaz de sempre reduzir o tamanho qualquer conjunto de dados utilizado como entrada?
  - ▶ Se assumirmos que isto é possível, a cada execução seria gerada uma saída com tamanho menor
  - ▶ Aplicando uma quantidade suficiente de repetições, o tamanho da saída gerada seria zero (vazia)

# Introdução

- ▶ Limitações da compressão de dados
  - ▶ É possível existir um algoritmo de compressão universal capaz de sempre reduzir o tamanho qualquer conjunto de dados utilizado como entrada?
    - ▶ Se assumirmos que isto é possível, a cada execução seria gerada uma saída com tamanho menor
    - ▶ Aplicando uma quantidade suficiente de repetições, o tamanho da saída gerada seria zero (vazia)
    - ▶ Desta forma, como é gerada uma contradição, a hipótese da existência de um algoritmo de compressão universal não pode ser verdadeira

# Introdução

- ▶ Limitações da compressão de dados
  - ▶ É possível existir um algoritmo de compressão universal capaz de sempre reduzir o tamanho qualquer conjunto de dados utilizado como entrada?
    - ▶ Se assumirmos que isto é possível, a cada execução seria gerada uma saída com tamanho menor
    - ▶ Aplicando uma quantidade suficiente de repetições, o tamanho da saída gerada seria zero (vazia)
    - ▶ Desta forma, como é gerada uma contradição, a hipótese da existência de um algoritmo de compressão universal não pode ser verdadeira
  - ▶ Indecidibilidade: não é possível determinar se um algoritmo de compressão é ótimo quando aplicado em uma determinada cadeia de bits

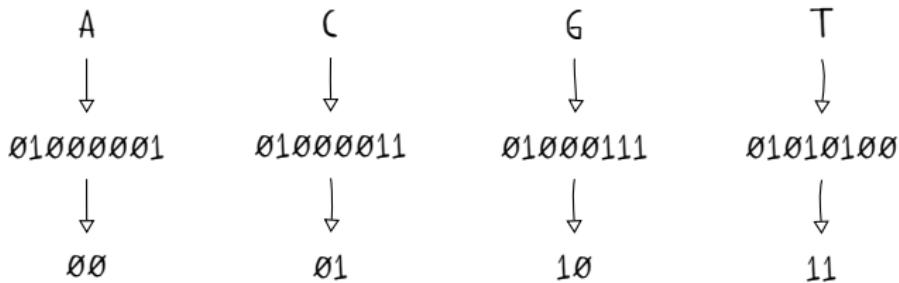
# Compressão de dados

- ▶ Representação dos dados
  - ▶ As cadeias de DNA ou genomas são representadas por um alfabeto de 4 símbolos:  $A$ ,  $C$ ,  $G$  e  $T$

# Compressão de dados

## ► Representação dos dados

- As cadeias de DNA ou genomas são representadas por um alfabeto de 4 símbolos: *A*, *C*, *G* e *T*
- Na representação em texto no padrão ASCII, são utilizados caracteres que permitem até 256 símbolos



# Compressão de dados

## ► Representação dos dados

- As cadeias de DNA ou genomas são representadas por um alfabeto de 4 símbolos: A, C, G e T
- Na representação em texto no padrão ASCII, são utilizados caracteres que permitem até 256 símbolos

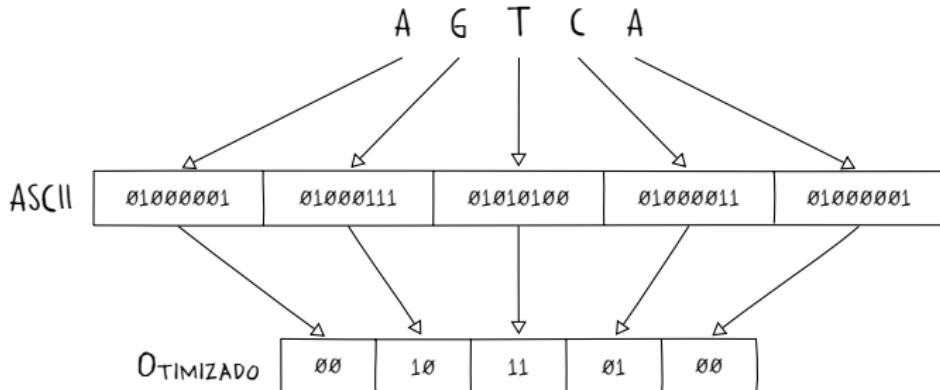
A	C	G	T
↓	↓	↓	↓
01000001	01000011	01000111	01010100
↓	↓	↓	↓
00	01	10	11

$$\text{Número de bits} = \log_2 |\sum|$$

# Compressão de dados

## ► Representação dos dados

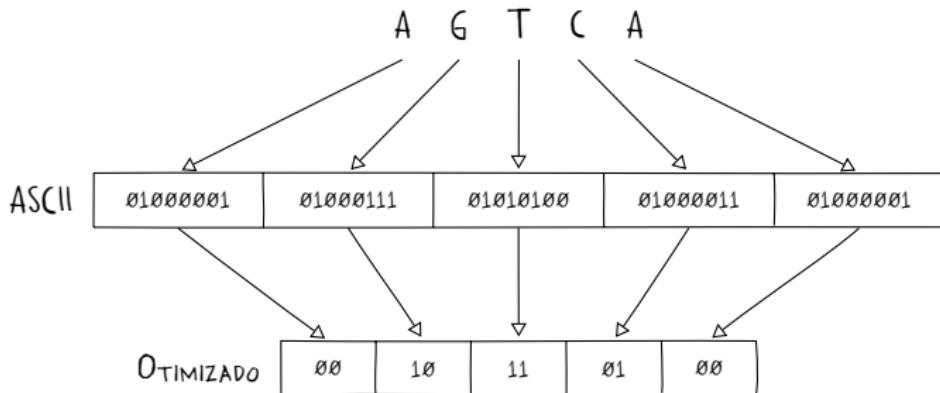
- Para representar os 256 símbolos de texto são necessários 8 bits, enquanto que a representação dos 4 símbolos de DNA são necessários somente 2 bits



# Compressão de dados

## ► Representação dos dados

- Para representar os 256 símbolos de texto são necessários 8 bits, enquanto que a representação dos 4 símbolos de DNA são necessários somente 2 bits

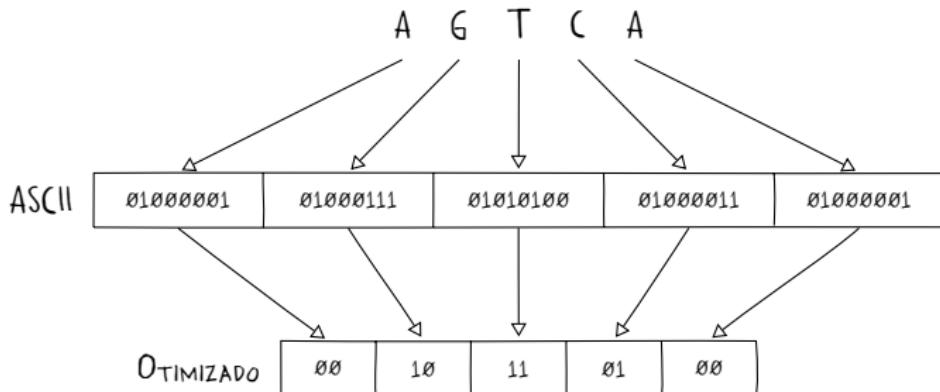


- É atingida uma taxa de compressão de 25% apenas com uma representação adequada dos dados

# Compressão de dados

## ► Representação dos dados

- Para representar os 256 símbolos de texto são necessários 8 bits, enquanto que a representação dos 4 símbolos de DNA são necessários somente 2 bits



- É atingida uma taxa de compressão de 25% apenas com uma representação adequada dos dados
- No padrão de codificação ASCII, a sequência do genoma humano possui mais de  $10^{10}$  bits

# Compressão de dados

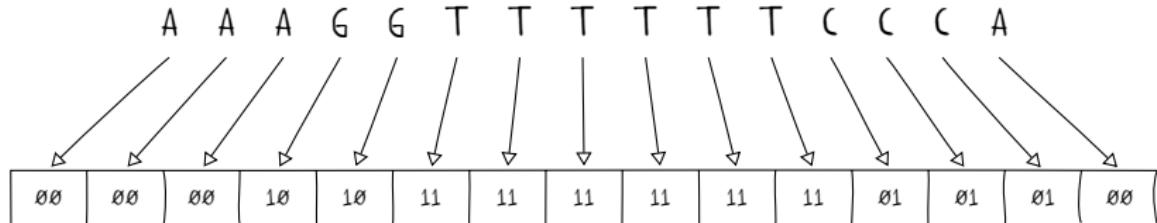
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência

A A A G G T T T T T C C C A

# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

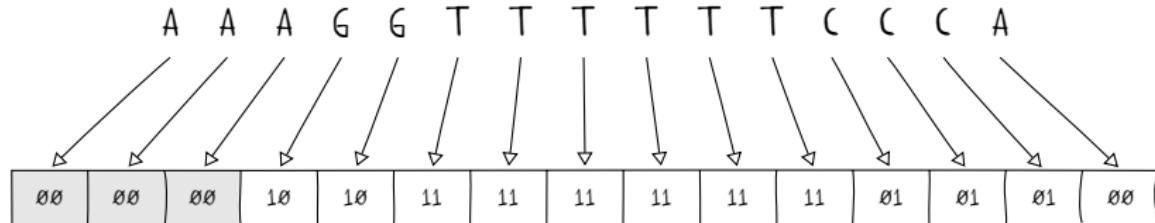
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

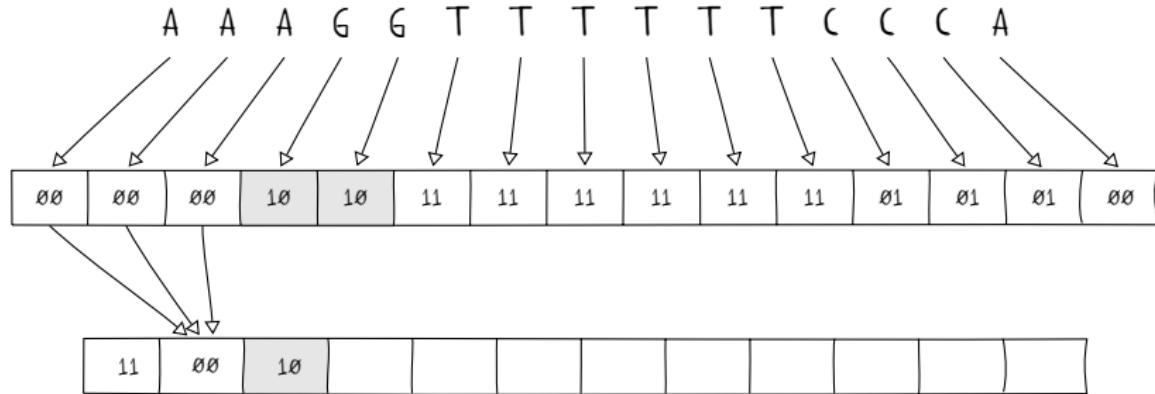
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

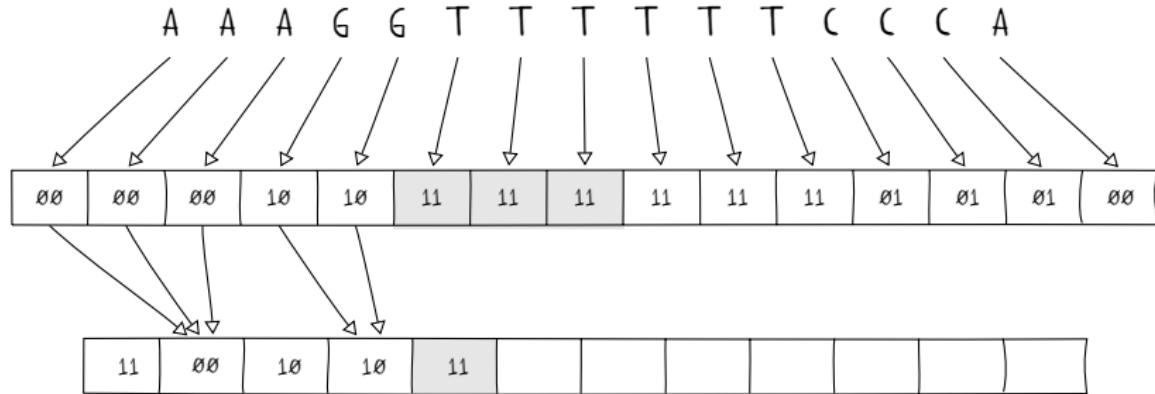
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

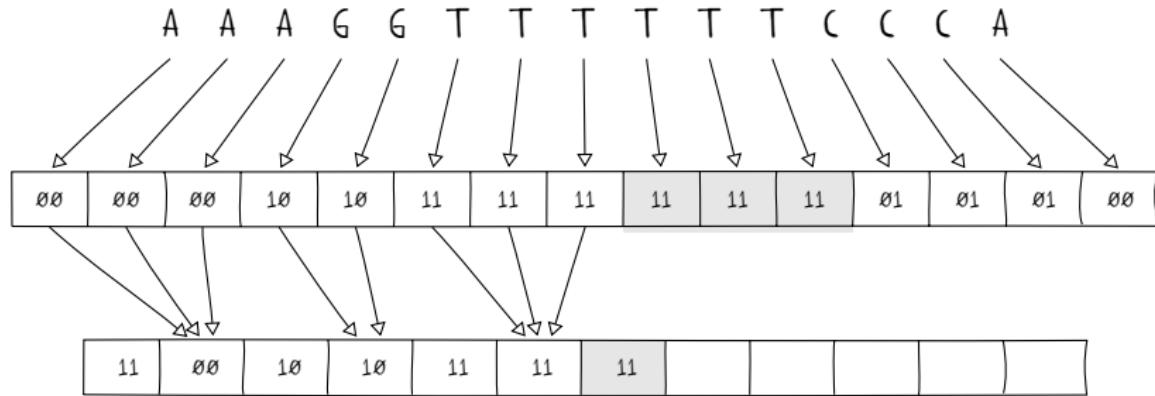
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

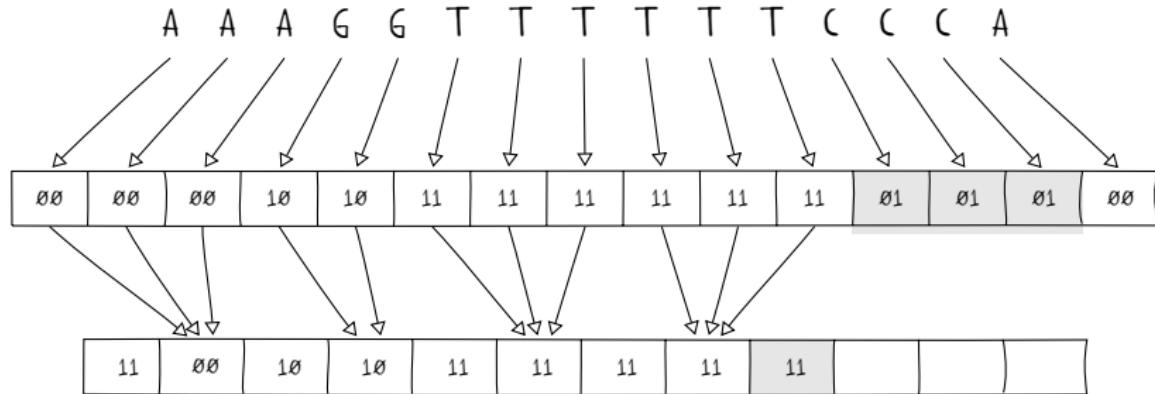
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► *Run-Length Encoding (RLE)*

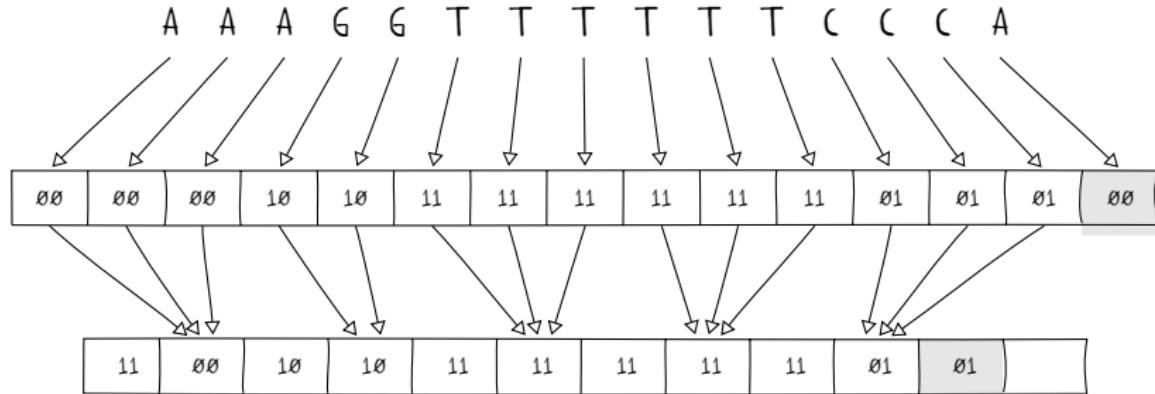
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► Run-Length Encoding (RLE)

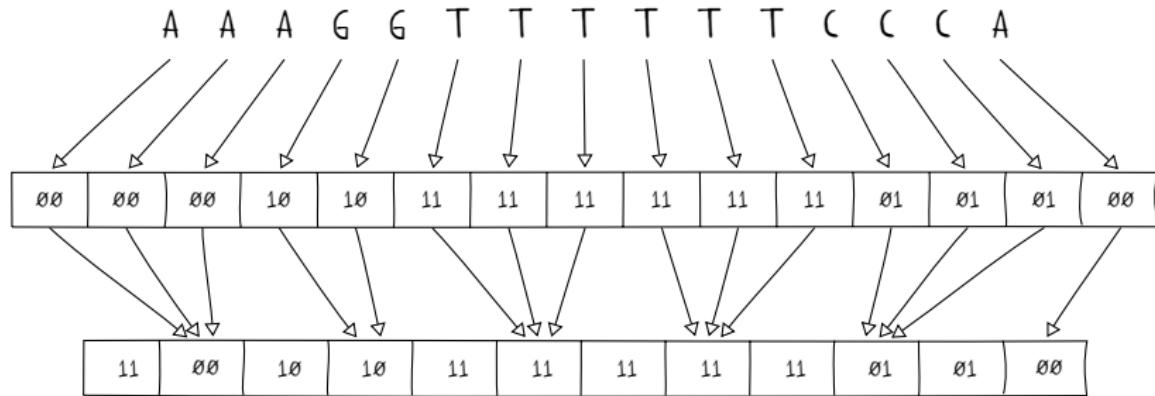
- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



# Compressão de dados

## ► Run-Length Encoding (RLE)

- Esta técnica de compressão consiste em contabilizar a repetição de símbolos em uma sequência



$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{24 \text{ bits}}{30 \text{ bits}} = 80\%$$

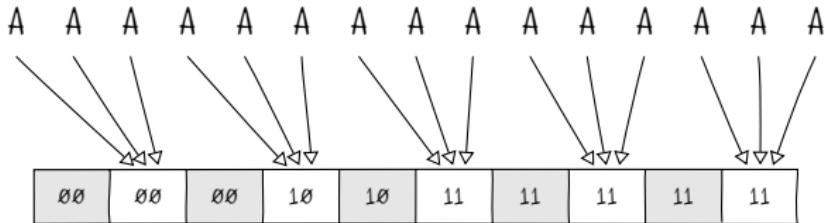
# Compressão de dados

- ▶ *Run-Length Encoding (RLE)*
  - ▶ O ajuste da quantidade de bits do contador é dependente da entrada e impacta diretamente a taxa de compressão

A A A A A A A A A A A A A A A

# Compressão de dados

- ▶ *Run-Length Encoding (RLE)*
  - ▶ O ajuste da quantidade de bits do contador é dependente da entrada e impacta diretamente a taxa de compressão

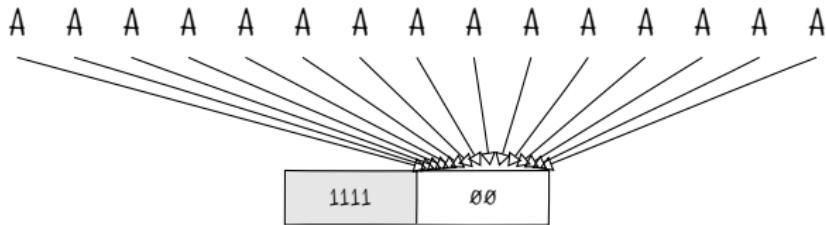


$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{20 \text{ bits}}{30 \text{ bits}} \approx 67\%$$

↓ Bits do contador ↔ ↓ Repetições ∧ ↓ Espaço

# Compressão de dados

- ▶ *Run-Length Encoding (RLE)*
  - ▶ O ajuste da quantidade de bits do contador é dependente da entrada e impacta diretamente a taxa de compressão

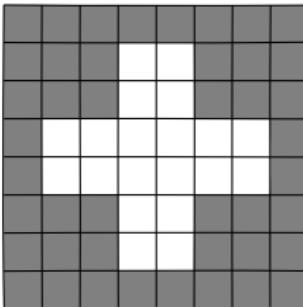


$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{6 \text{ bits}}{30 \text{ bits}} = 20\%$$

↑ Bits do contador ↔ ↑ Repetições ∧ ↑ Espaço

# Compressão de dados

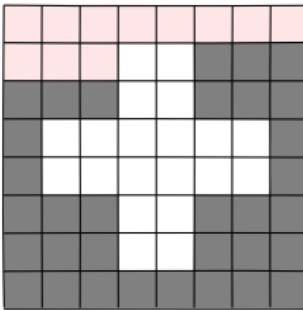
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits:

# Compressão de dados

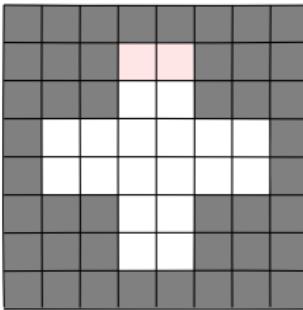
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B0*

# Compressão de dados

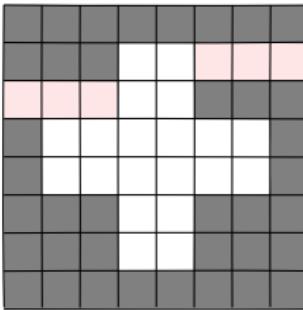
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F*

# Compressão de dados

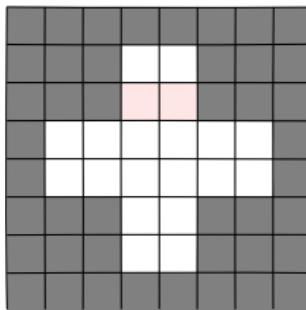
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F60*

# Compressão de dados

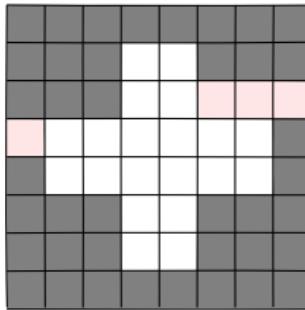
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F*

# Compressão de dados

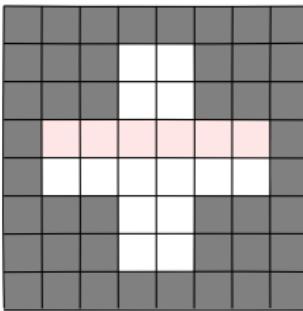
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F40*

# Compressão de dados

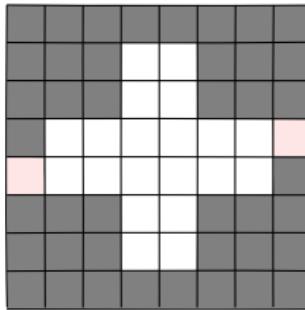
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F*

# Compressão de dados

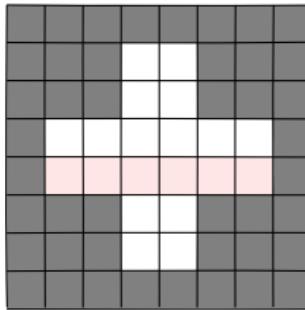
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F20*

# Compressão de dados

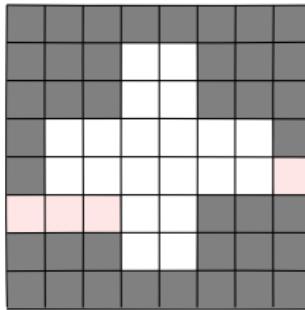
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F*

# Compressão de dados

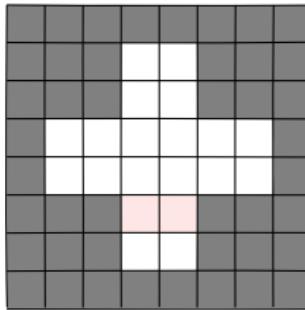
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F40*

# Compressão de dados

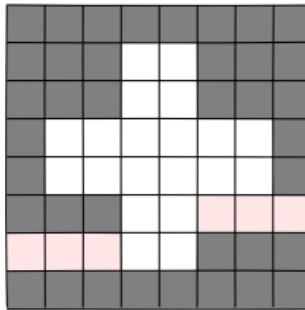
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F402F*

# Compressão de dados

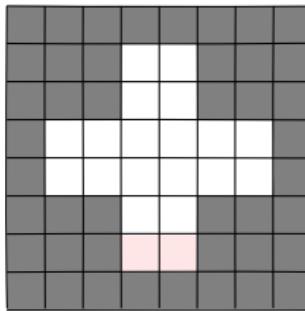
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: B02F602F406F206F402F60

# Compressão de dados

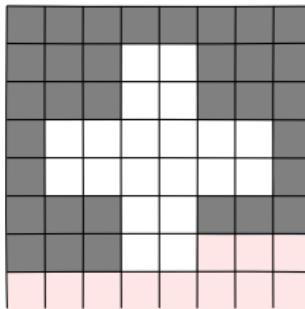
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F402F602F*

# Compressão de dados

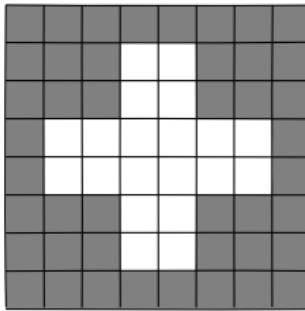
- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F402F602FB0*

# Compressão de dados

- ▶ *Run-Length Encoding* (RLE)
  - ▶ Imagem de tamanho 8 x 8 pixels em escala de cinza (0 = preto, F = branco), com 4 bits por pixel



RLE de 4 bits: *B02F602F406F206F402F602FB0*

$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{104 \text{ bits}}{256 \text{ bits}} \approx 41\%$$

# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ Foi criada em 1952 por David A. Huffman e consiste em utilizar uma quantidade variável de bits para codificar os símbolos, utilizando menos bits para os símbolos que possuem maior frequência

# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ Foi criada em 1952 por David A. Huffman e consiste em utilizar uma quantidade variável de bits para codificar os símbolos, utilizando menos bits para os símbolos que possuem maior frequência
  - ▶ Para eliminar a necessidade de delimitadores na codificação de tamanho variável, é construída uma árvore binária de prefixos (*trie*) para gerar códigos que não são prefixo de nenhum outro símbolo

# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman

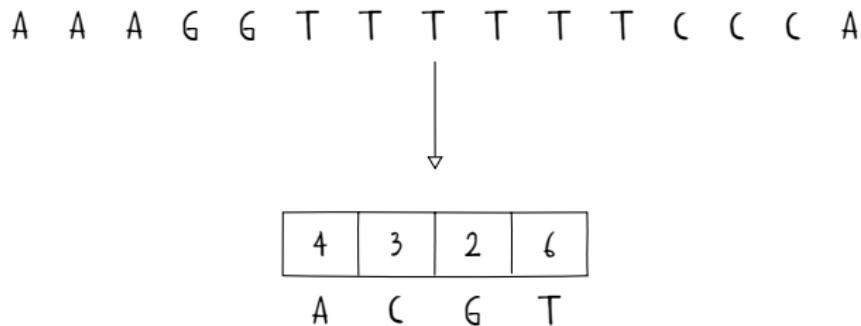
- ▶ A entrada é processada para contabilizar a frequência de ocorrência dos símbolos do alfabeto  $\Sigma$

A A A G G T T T T T C C C A

# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

- A entrada é processada para contabilizar a frequência de ocorrência dos símbolos do alfabeto  $\Sigma$



Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$  e tempo  $\Theta(n)$

# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

- A árvore de prefixos (*trie*) permite a criação de codificação binárias de tamanho mínimo e sem repetição de prefixos, desta forma eliminando a necessidade de delimitadores

```
1 // Padrão de tipos por tamanho
2 #include <stdint.h>
3 // Estrutura do nó
4 typedef struct no {
5     // Frequência
6     uint32_t F;
7     // Código do símbolo
8     char S;
9     // Nó direito
10    no* D;
11    // Nó esquerdo
12    no* E;
13 } no;
```

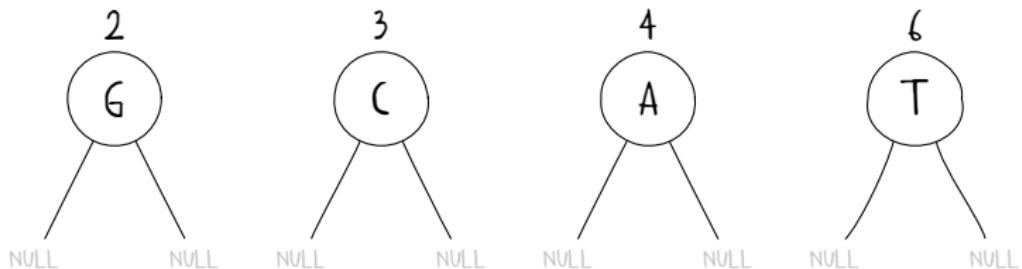
# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

```
14 // Construção da árvore de prefixos (trie)
15 no* construir_arvore(uint32_t H[], uint32_t n) {
16     // Criação de fila de prioridade mínima
17     fila_p_min* fpm = criar_fila_p_min();
18     // Inserindo símbolos não nulos na fila
19     for(uint32_t i = 0; i < n; i++)
20         if(H[i]) inserir(fpm, H[i], i, NULL, NULL);
21     // Combinação dos nós com menor frequência
22     while(tamanho(fpm) > 1) {
23         no* x = extrair_min(fpm);
24         no* y = extrair_min(fpm);
25         inserir(fpm, x.freq + y.freq, '\0', x, y);
26     }
27     // Retornando a raiz da árvore
28     return extrair_min(fpm);
29 }
```

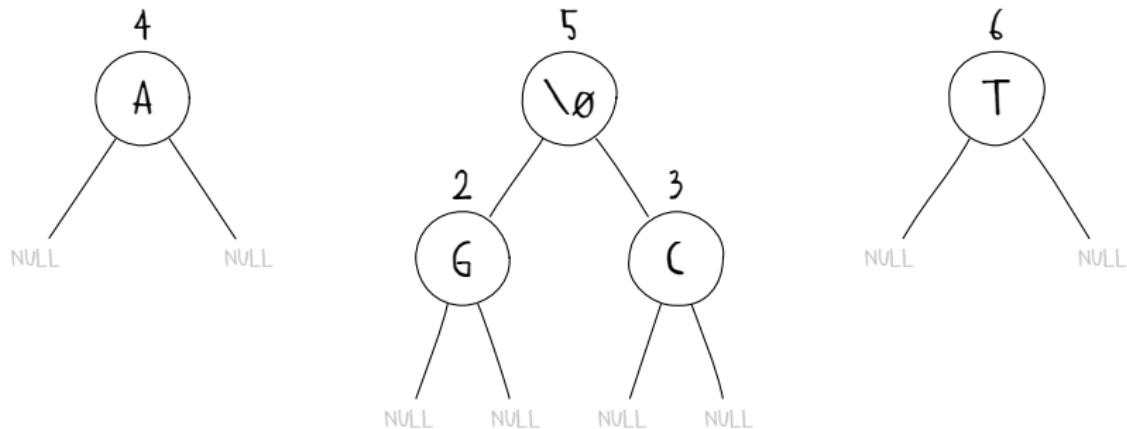
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ Criação da árvore de prefixos: instanciação dos nós da árvore e criação da fila de prioridade mínima



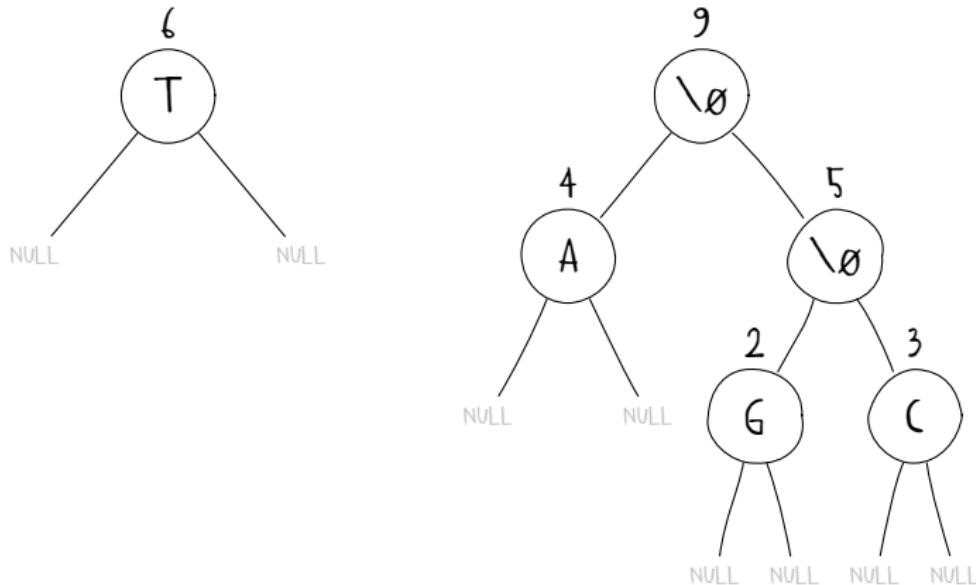
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ É feita a remoção dos nós  $G$  e  $C$  da fila de prioridade mínima e a criação de um nó de símbolo nulo  $\backslash 0$



# Compressão de dados

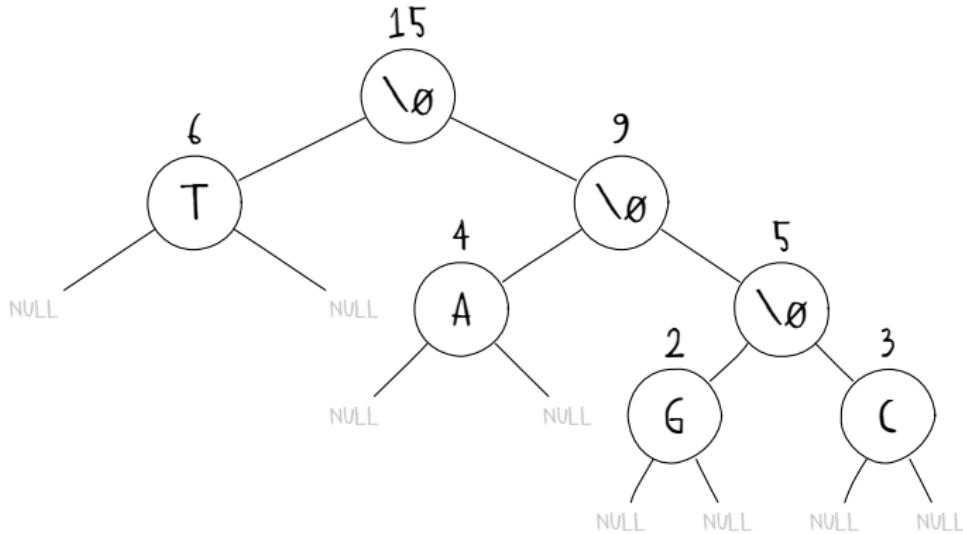
- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ É feita a remoção dos nós  $A$  e  $\backslash 0$  da fila de prioridade mínima e a criação de um nó de símbolo nulo  $\backslash 0$



# Compressão de dados

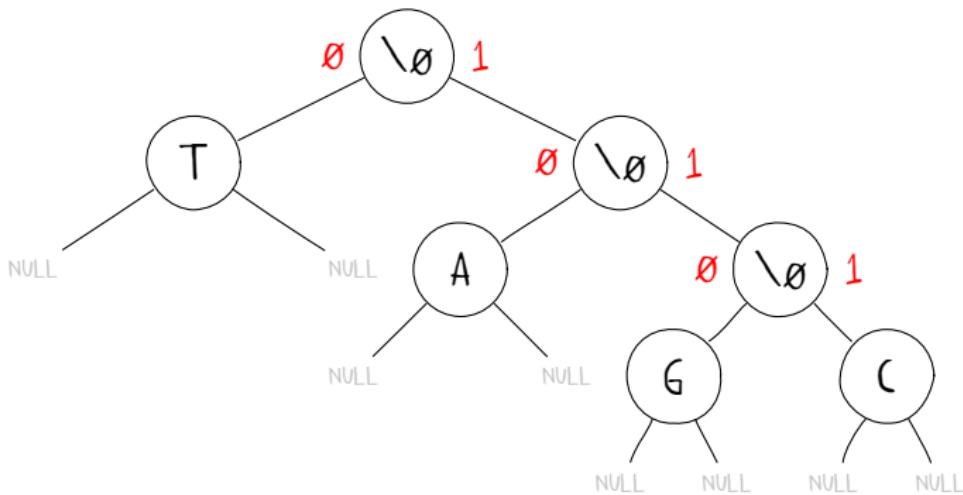
- ▶ Codificação de Huffman

- ▶ É feita a remoção dos nós  $T$  e  $\setminus 0$  da fila de prioridade mínima e a criação de um nó de símbolo nulo  $\setminus 0$



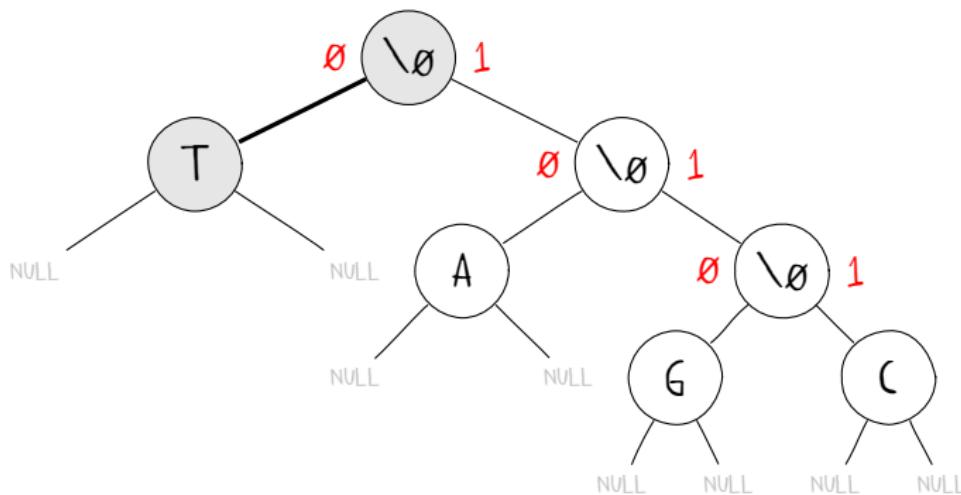
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
  - ▶ A árvore de prefixos está construída e é convencionado que o encaminhamento pela esquerda e direita são respectivamente representados pelos bits 0 e 1



## Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman
    - ▶ Construção da tabela de codificação: os códigos para os símbolos são gerados através do encaminhamento na árvore de prefixos

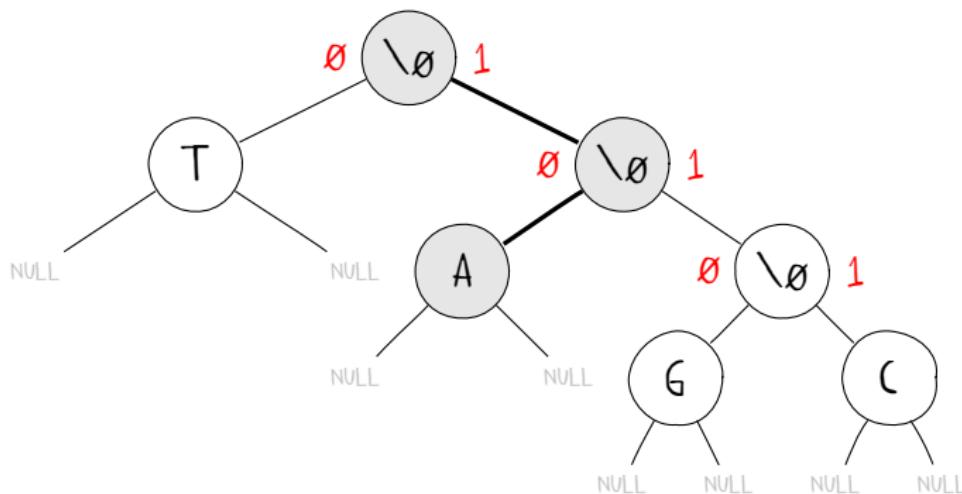


$$T = 0$$

# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

- Construção da tabela de codificação: os códigos para os símbolos são gerados através do encaminhamento na árvore de prefixos

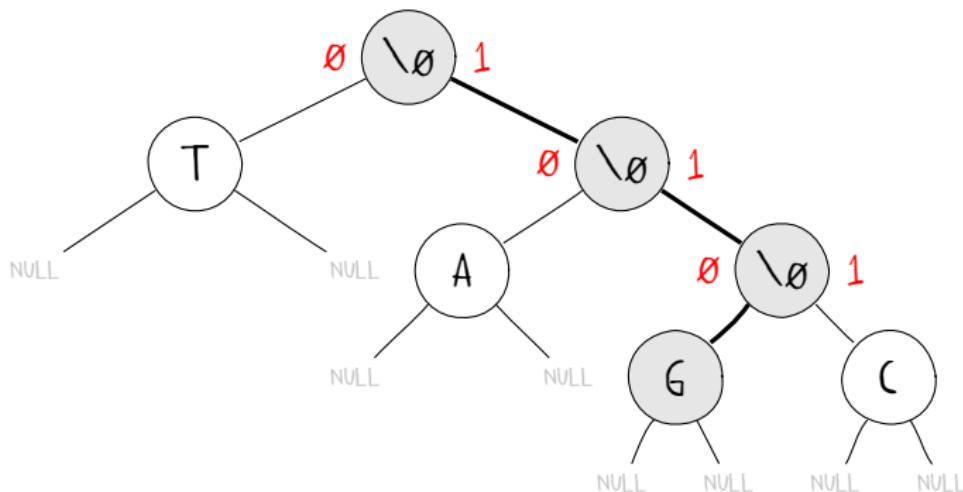


$$A = 10$$

# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

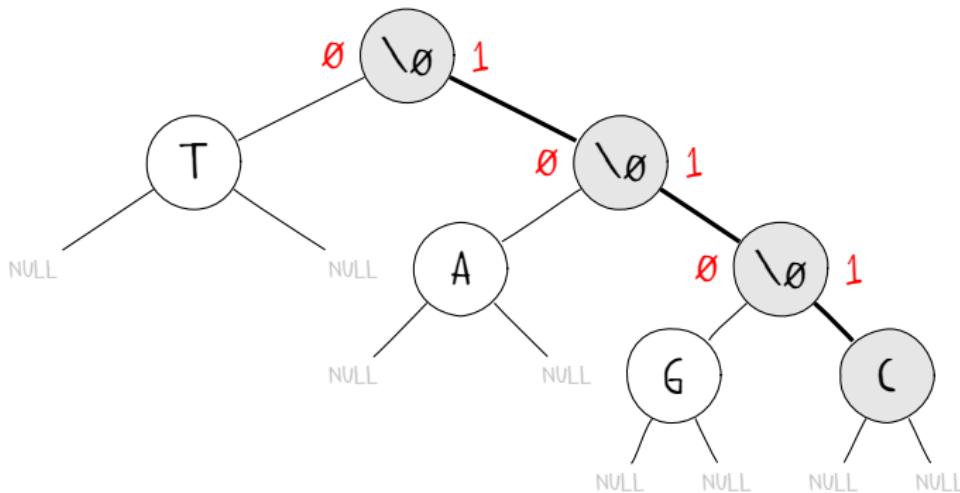
- Construção da tabela de codificação: os códigos para os símbolos são gerados através do encaminhamento na árvore de prefixos



$$G = 110$$

## Compressão de dados

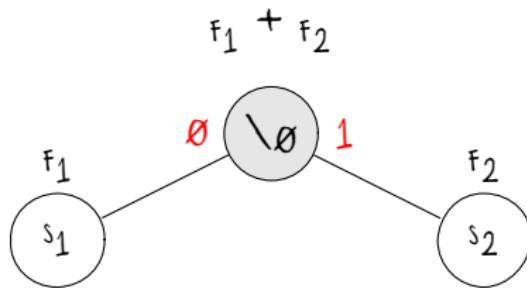
- ▶ Codificação de Huffman
    - ▶ Construção da tabela de codificação: os códigos para os símbolos são gerados através do encaminhamento na árvore de prefixos



$$C = 111$$

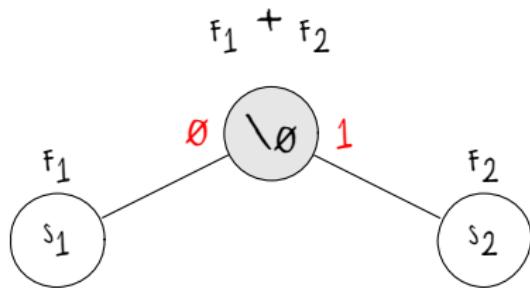
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman (prova da otimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\sum = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada



# Compressão de dados

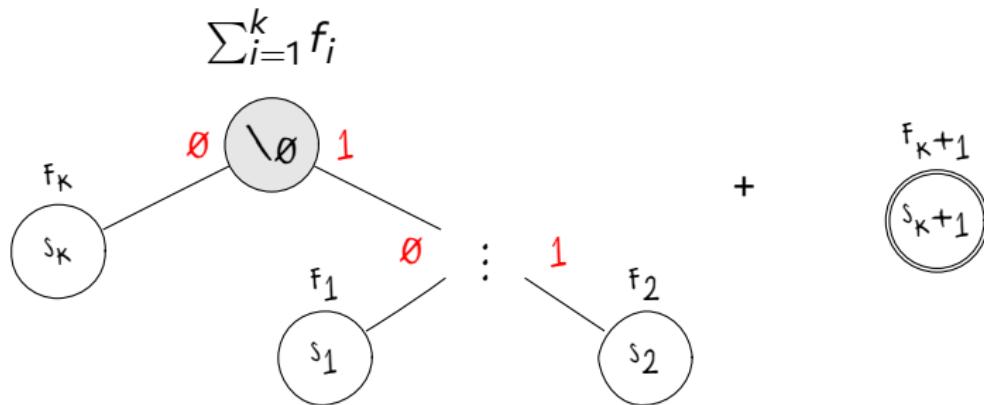
- ▶ Codificação de Huffman (prova da otimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\sum = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada



Caso base:  $N = 1$  ou  $N = 2$  (1 bit)

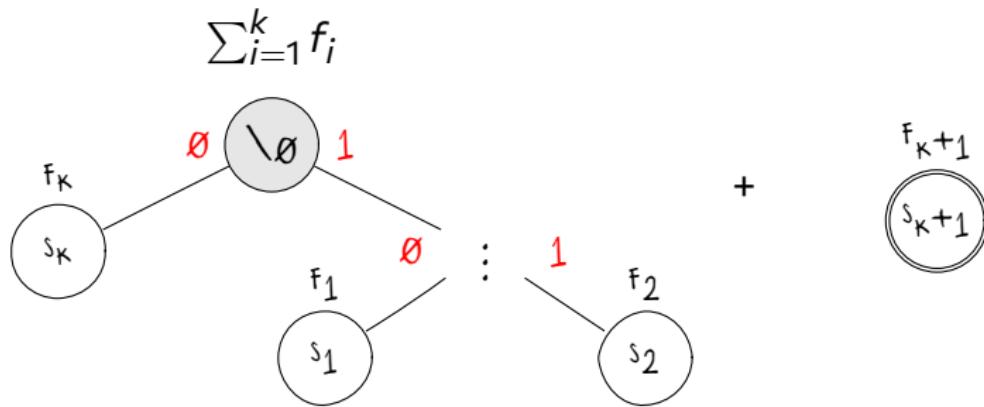
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman (prova da optimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\Sigma = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada



# Compressão de dados

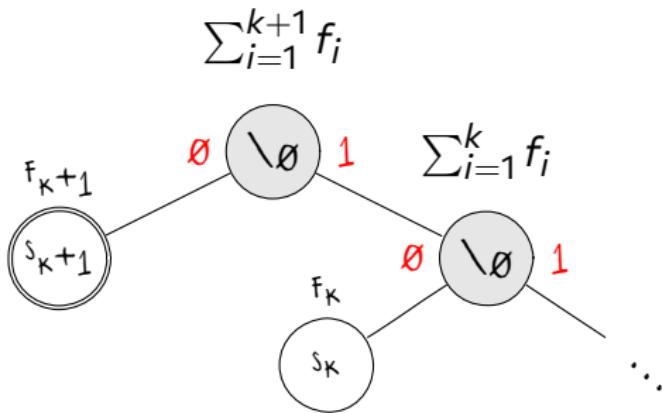
- ▶ Codificação de Huffman (prova da optimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\Sigma = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada



Hipótese indutiva:  $N = k$  (m bits)

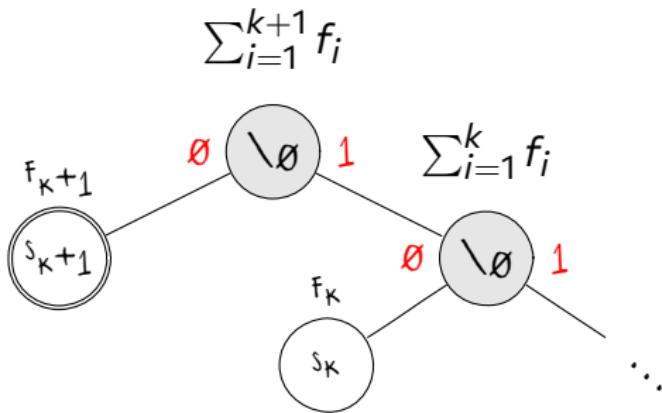
# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman (prova da optimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\sum = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada



# Compressão de dados

- ▶ Codificação de Huffman (prova da optimalidade)
  - ▶ Considere o conjunto de símbolos  $\sum = \{s_1, s_2, \dots, s_n\}$  com suas frequências denotadas por  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_n$  para uma determinada sequência de entrada

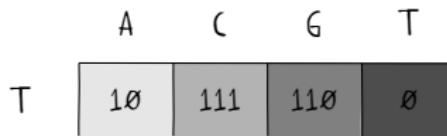


Tese:  $N = k + 1(m + 1 \text{ bits})$

# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

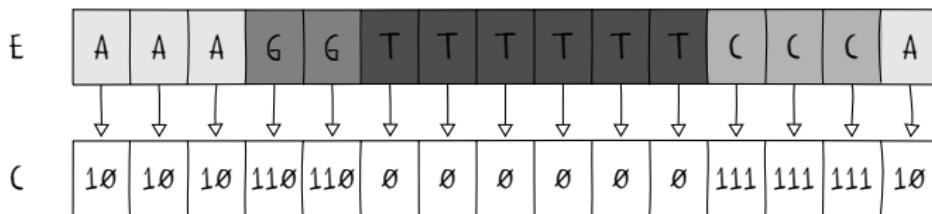
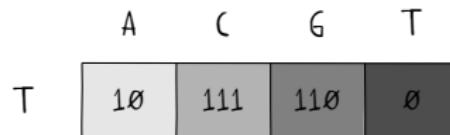
```
30 // Procedimento de compactação dos dados
31 void compactar(char* C, char* E, char* T) {
32     // Anexando codificação na saída compactada C
33     for(uint32_t i = 0; i < strlen(E); i++)
34         anexar(C, T[E[i]]));
35 }
```



# Compressão de dados

## ► Codificação de Huffman

```
30 // Procedimento de compactação dos dados
31 void compactar(char* C, char* E, char* T) {
32     // Anexando codificação na saída compactada C
33     for(uint32_t i = 0; i < strlen(E); i++)
34         anexar(C, T[E[i]]));
35 }
```



$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{29 \text{ bits}}{120 \text{ bits}} = 24\%$$

# Compressão de dados

- ▶ Características da codificação de Huffman
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \log n)$

# Compressão de dados

- ▶ Características da codificação de Huffman
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \log n)$
  - ✓ Eficiência em diversos domínios de aplicação

# Compressão de dados

- ▶ Características da codificação de Huffman
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \log n)$
  - ✓ Eficiência em diversos domínios de aplicação
  - ✓ Não utiliza delimitadores na codificação dos dados

# Compressão de dados

- ▶ Características da codificação de Huffman
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \log n)$
  - ✓ Eficiência em diversos domínios de aplicação
  - ✓ Não utiliza delimitadores na codificação dos dados
  - ✓ Quanto maior a redundância ou a frequência dos símbolos dos dados, melhor será a taxa de compressão obtida

# Compressão de dados

- ▶ Características da codificação de Huffman
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\Sigma| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \log n)$
  - ✓ Eficiência em diversos domínios de aplicação
  - ✓ Não utiliza delimitadores na codificação dos dados
  - ✓ Quanto maior a redundância ou a frequência dos símbolos dos dados, melhor será a taxa de compressão obtida
  - ✗ O processo de descompactação pode ser mais complexo, devido à codificação dos dados com tamanho variável

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ▶ Foi desenvolvido no início da década de 1980 por Abraham Lempel, Jacob Ziv e Terry Welch

# Compressão de dados

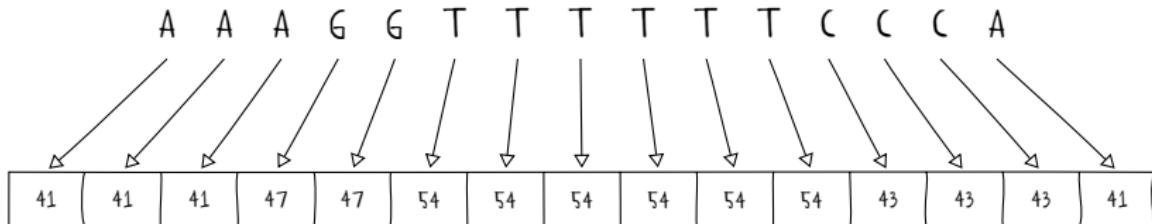
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ▶ Foi desenvolvido no início da década de 1980 por Abraham Lempel, Jacob Ziv e Terry Welch
  - ▶ Ao invés de utilizar codificações variáveis para os símbolos, utiliza uma codificação de tamanho fixo para padrões de tamanho variáveis da entrada

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ▶ Foi desenvolvido no início da década de 1980 por Abraham Lempel, Jacob Ziv e Terry Welch
  - ▶ Ao invés de utilizar codificações variáveis para os símbolos, utiliza uma codificação de tamanho fixo para padrões de tamanho variáveis da entrada
  - ▶ Não demanda o uso de delimitadores, pois os códigos possuem tamanho fixo, portanto sua tabela de códigos não precisa ser codificada

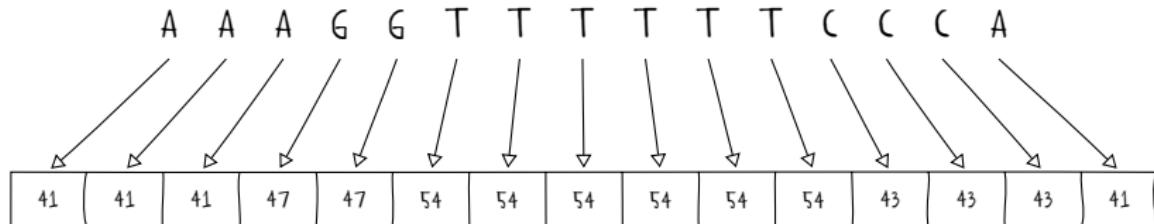
# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Os símbolos de entrada são representados em código ASCII de 7 bits (sem os códigos estendidos) em formato hexadecimal, permitindo uma codificação com 8 bits



# Compressão de dados

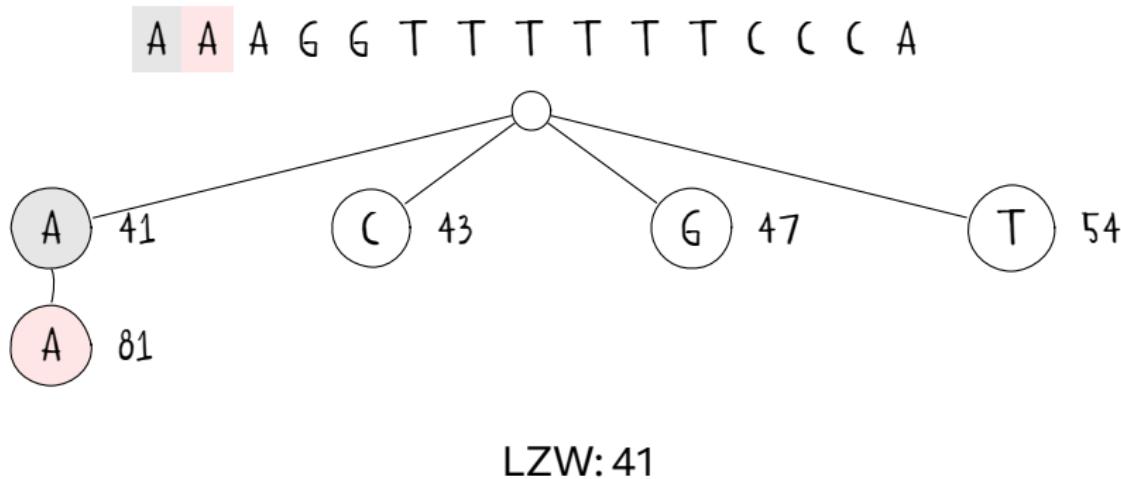
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Os símbolos de entrada são representados em código ASCII de 7 bits (sem os códigos estendidos) em formato hexadecimal, permitindo uma codificação com 8 bits



Para implementações de propósito geral são utilizados símbolos de entrada com 8 bits e codificação de 12 bits para atender conjuntos de dados bem maiores

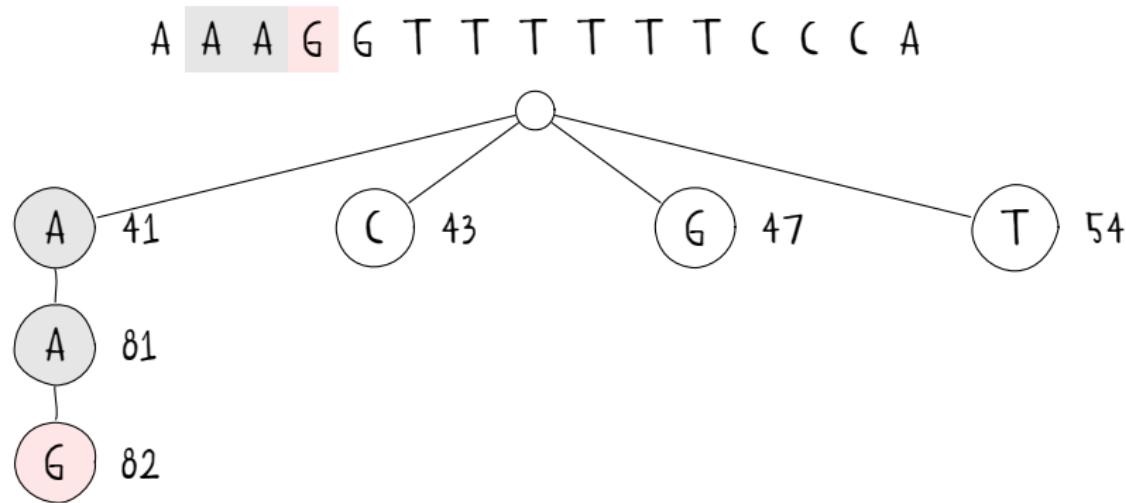
# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



# Compressão de dados

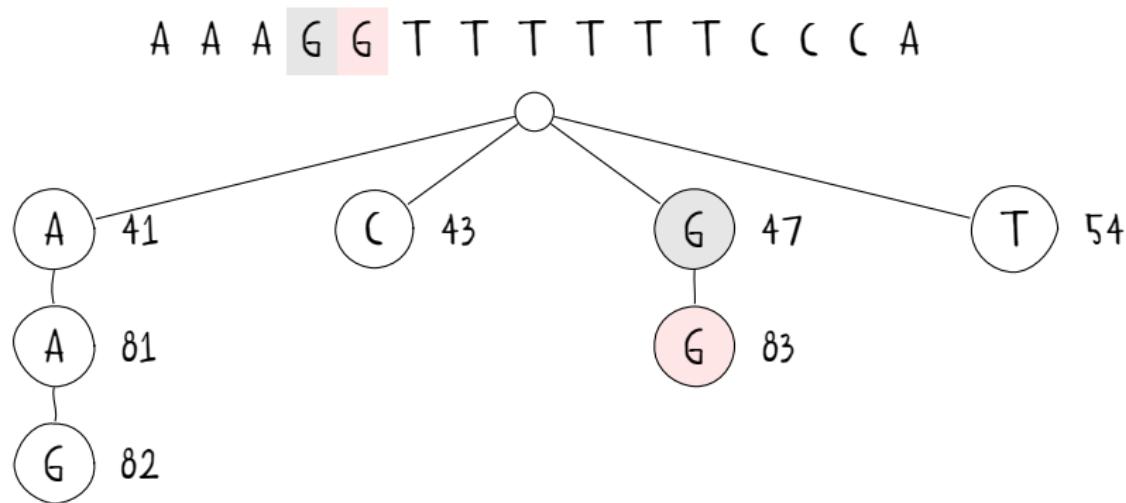
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 4181

# Compressão de dados

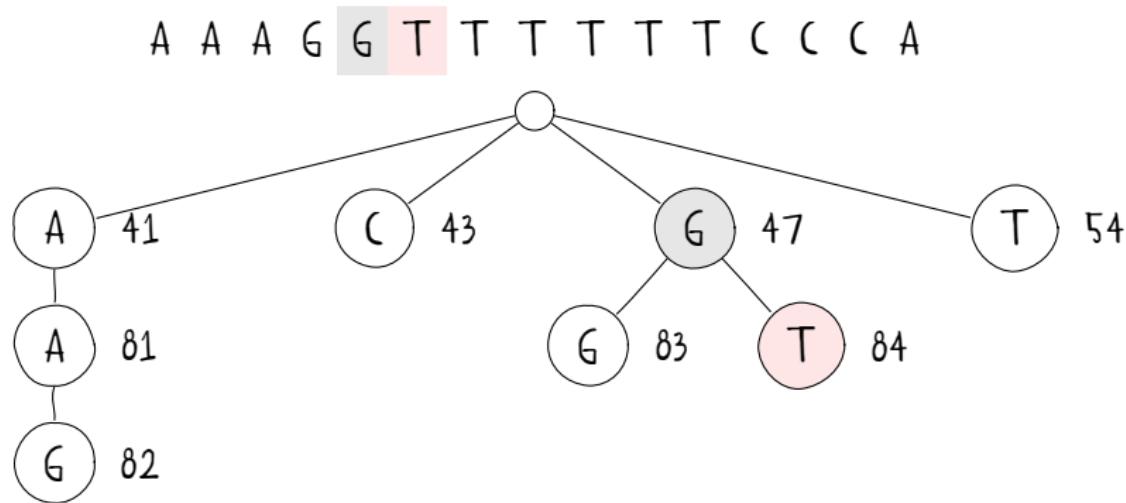
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 418147

# Compressão de dados

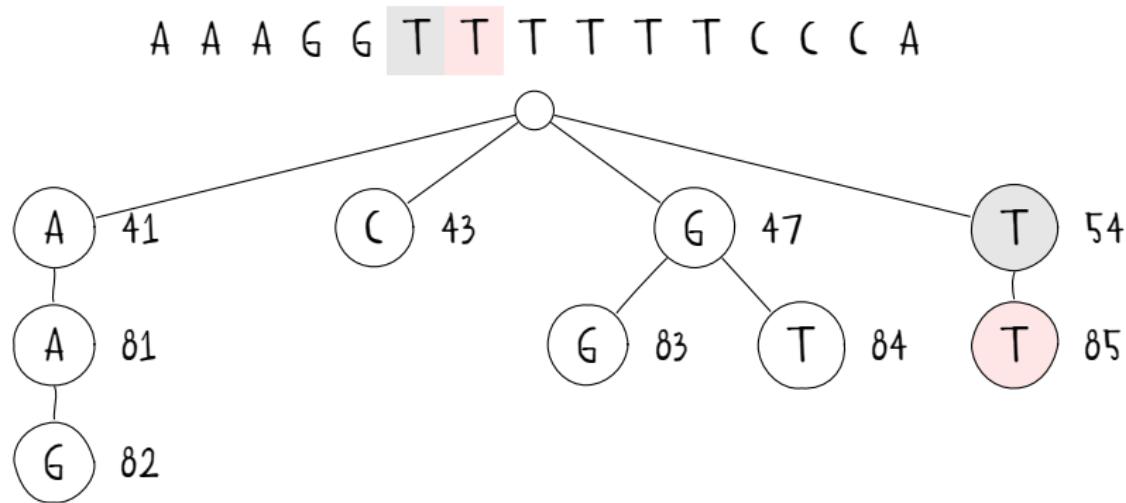
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 41814747

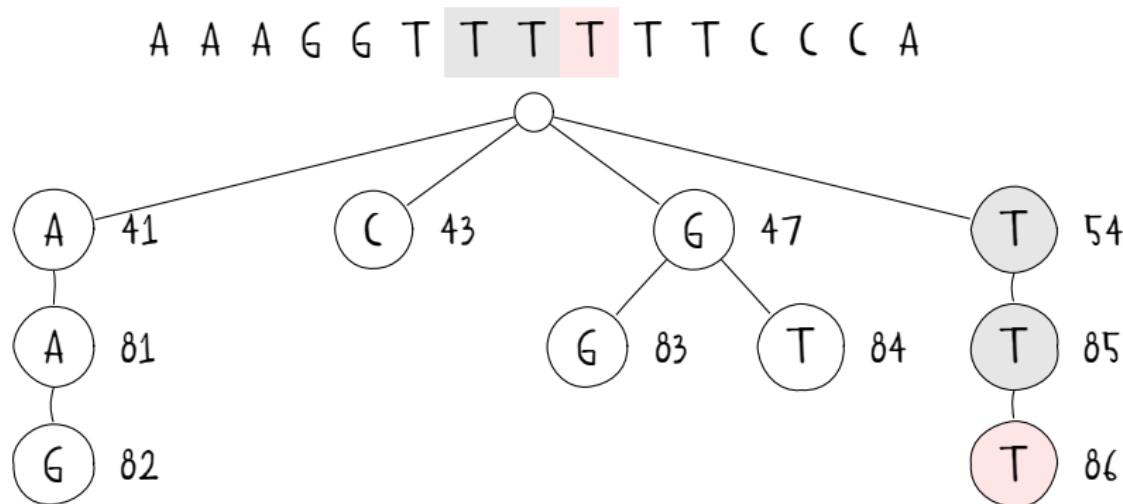
# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



# Compressão de dados

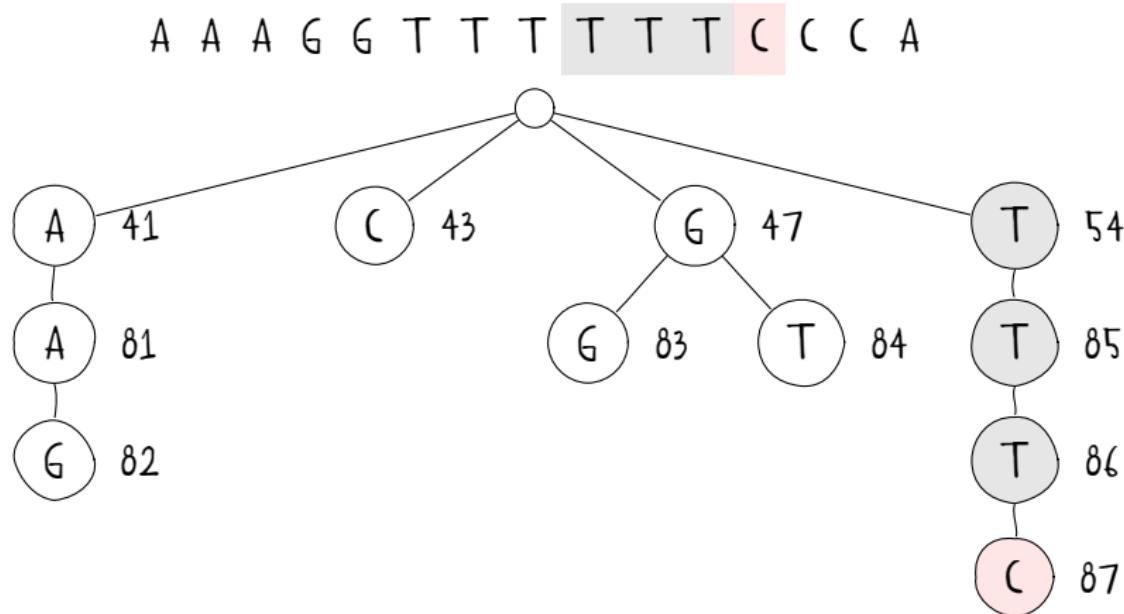
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 418147475485

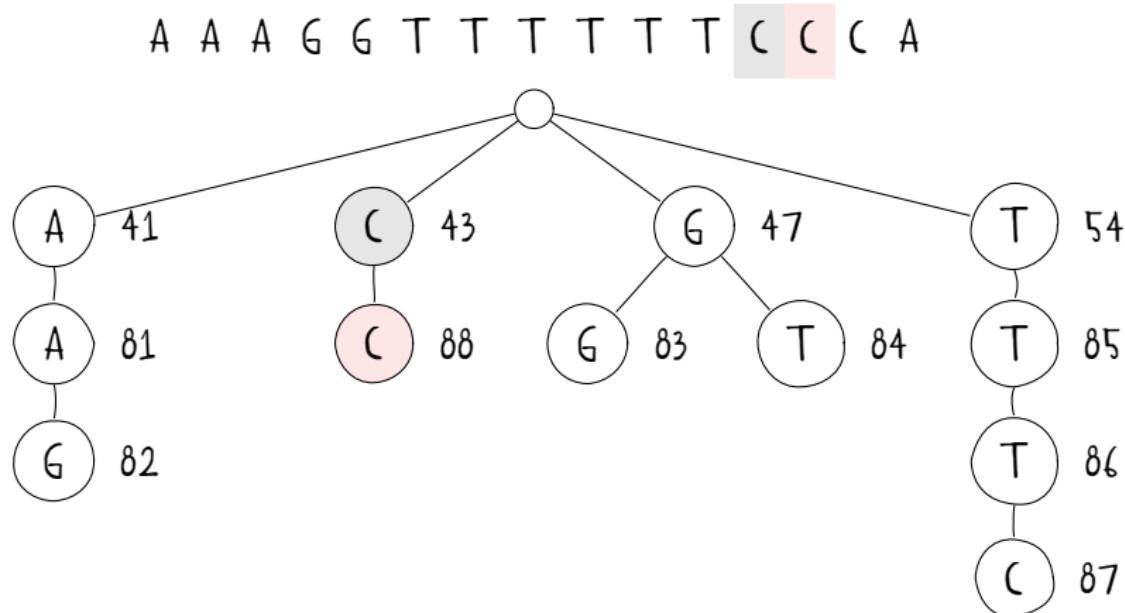
# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



# Compressão de dados

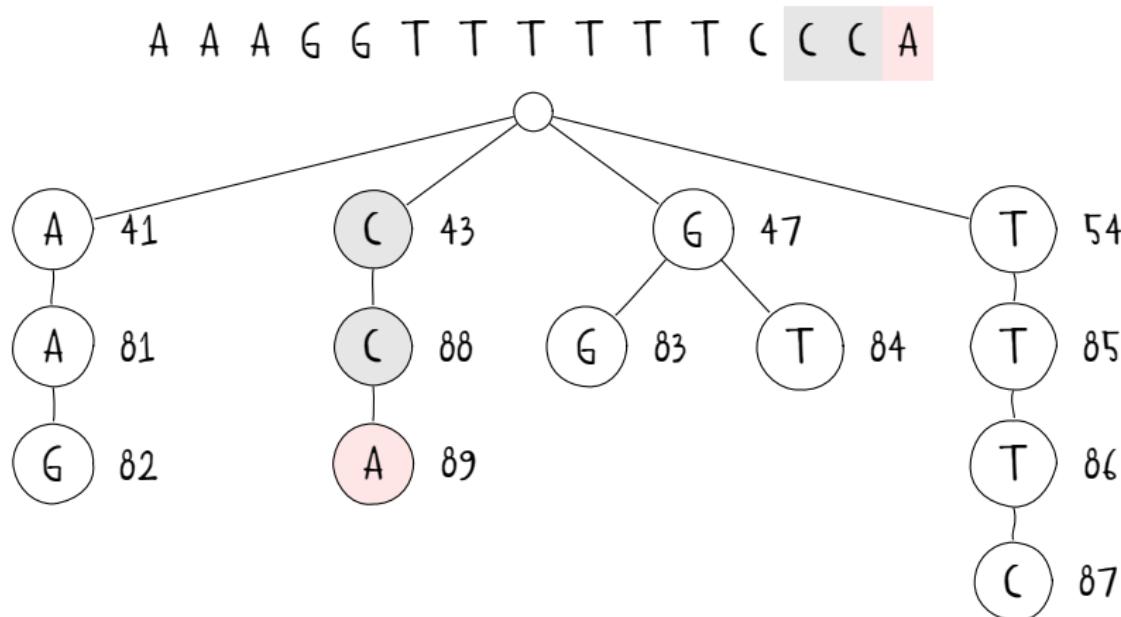
- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 4181474754858643

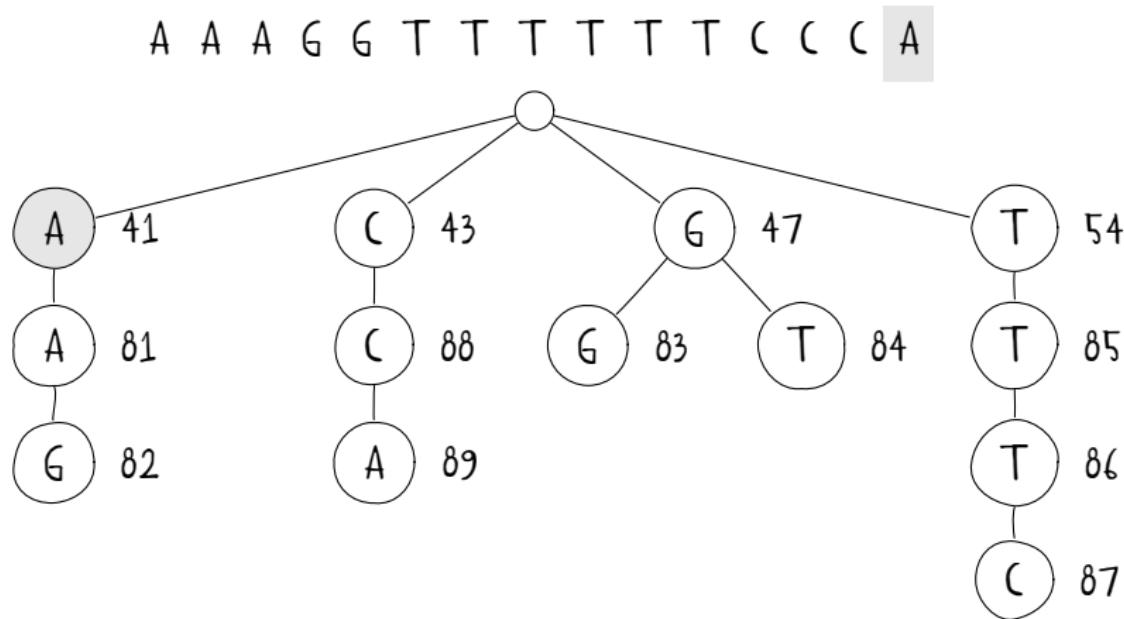
# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
- ▶ Construção da árvore de prefixos (*trie*)



LZW: 41814747548586438841

$$\text{Taxa de compressão} = 100 \times \frac{80 \text{ bits}}{120 \text{ bits}} \approx 67\%$$

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\sum| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \times m)$ , onde  $m$  é tamanho médio das cadeias de prefixos

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\sum| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \times m)$ , onde  $m$  é tamanho médio das cadeias de prefixos
  - ✓ É utilizado em aplicações de propósito geral em ferramentas de compactação de arquivos (compress) e na especificação de formato de imagens, como GIF, TIFF e PDF, por exemplo

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\sum| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \times m)$ , onde  $m$  é tamanho médio das cadeias de prefixos
  - ✓ É utilizado em aplicações de propósito geral em ferramentas de compactação de arquivos (compress) e na especificação de formato de imagens, como GIF, TIFF e PDF, por exemplo
  - ✓ Como a codificação gerada possui tamanho fixo, não existe a necessidade utilização de delimitadores

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\sum| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \times m)$ , onde  $m$  é tamanho médio das cadeias de prefixos
  - ✓ É utilizado em aplicações de propósito geral em ferramentas de compactação de arquivos (compress) e na especificação de formato de imagens, como GIF, TIFF e PDF, por exemplo
  - ✓ Como a codificação gerada possui tamanho fixo, não existe a necessidade utilização de delimitadores
  - ✓ É mais eficiente em situações onde longos padrões se repetem com alta frequência, como em textos ou de imagens

# Compressão de dados

- ▶ Codificação Lempel-Ziv-Welch (LZW)
  - ✓ Espaço  $\Theta(|\sum| + n)$ , tempo  $\Omega(n)$  e  $O(n \times m)$ , onde  $m$  é tamanho médio das cadeias de prefixos
  - ✓ É utilizado em aplicações de propósito geral em ferramentas de compactação de arquivos (compress) e na especificação de formato de imagens, como GIF, TIFF e PDF, por exemplo
  - ✓ Como a codificação gerada possui tamanho fixo, não existe a necessidade utilização de delimitadores
  - ✓ É mais eficiente em situações onde longos padrões se repetem com alta frequência, como em textos ou de imagens
  - ✗ Apesar da simplicidade do algoritmo, o gerenciamento da tabela de códigos pode ser complexo

# Exercício

- ▶ A empresa de telecomunicações Poxim Tech está desenvolvendo um sistema para compressão de dados, para minimizar o uso de banda na transmissão dos dados, avaliando qual técnica tem a melhor taxa de compressão
  - ▶ São fornecidas sequências de bytes em formato hexadecimal que possuem valores entre 00 até FF, com tamanho máximo de 10.000 caracteres
  - ▶ As codificações de 8 bits *Run-Length Encoding* (RLE) e de Huffman (HUF) são utilizadas para compressão
  - ▶ Na implementação da fila de prioridade mínima é utilizada uma estrutura de *heap*
    - ▶ Os símbolos são inseridos ordenados em um vetor
    - ▶ É feita a construção da árvore em tempo linear
  - ▶ A técnica que apresentar menor quantidade de bytes é selecionada para a transmissão dos dados

# Exercício

- ▶ Formato do arquivo de entrada
  - ▶  $[\# \text{Quantidade de sequências}]$
  - ▶  $[\# T_1] [B1_1 \dots B1_n]$
  - ▶ :
  - ▶  $[\# T_N] [BN_1 \dots BN_m]$

```
1 4
2 5 AA AA AA AA AA
3 7 10 20 30 40 50 60 70
4 9 FF FF FF FF FF FF FF FF FF
5 4 FA FA C1 C1
```

# Exercício

- ▶ Formato do arquivo de saída
  - ▶ Cada linha da saída gerada deve conter o algoritmo utilizado na compressão dos dados (RLE ou HUF) e o valor da taxa de compressão com duas casas decimais
  - ▶ Em uma situação onde ambos as técnicas apresentarem o mesmo número de bytes na codificação, devem ser impressas ambas as saídas, seguindo a ordem HUF e RLE

```
1 0->HUF(20.00%)=00
2 1->HUF(42.86%)=9C6B50
3 2->HUF(22.22%)=0000
4 2->RLE(22.22%)=09FF
5 3->HUF(25.00%)=C0
```