Compressão de Imagens para Ensino

Guilherme Hiago Costa dos Santos

¹Escola Politécnica – Pontifícia Universidade Católica do Rio Grande do Sul (PUCRS) Caixa Postal 1429 – 90619-900 – Porto Alegre – RS – Brasil

{guilherme.hiago}@edu.pucrs.br

Resumo. Este artigo tem por finalidade apresentar o desenvolvimento de uma aplicação educativa sobre a compressão de imagens, para isto são apresentadas as técnicas de compressão escolhidas, Run-Length e Color Cell Compression, assim como seus motivos de escolha, seguidas das suas implementações e da interface interativa.

1. Introdução

Métodos de compressão de arquivos já são utilizados e pesquisados diariamente com o intuito de diminuir a quantidade de dados necessários para apresentação de dados.

A compressão de imagem é um alvo evidente de estudo, pois a sua utilização tem crescido, tendo em vista que, como dito no artigo [1], todas as imagens obtidas na internet são comprimidas. Tendo em vista as inúmeras vantagens da compressão de imagem, para cada caso específico, como a velocidade de navegação na internet, fica evidente a importância da compressão de imagens e suas diferentes vertentes.

Neste projeto será apresentado as escolhas feitas para os algoritmos que estarão em uma aplicação com viés educativo, para o ensino de técnicas de compressão de imagens.

As próximas seções estarão divididas da seguinte maneira: seção 2, relata o problema abordado, os algoritmos escolhidos e o motivo da escolha. Seção 3, detalhamento das técnicas escolhidas e dos passos de procedimento de cada um. Na seção 4, é abordado como cada algoritmo foi implementado, levantando sua relação com o funcionamento teórico, além da implementação gráfica. Já na seção 5 é feita a conclusão do trabalho, realizando um fechamento das ideias apresentadas.

2. Sobre o Problema Computacional

A necessidade do ensino didático sobre compressão de imagens é cada vez mais evidente. O processo de compressão de arquivos já é usado a muito tempo para a redução de ocupação de memória e redução de redundância, com imagens o caso não é diferente. O aumento da resolução de imagens tiradas por câmeras mais recentes, traz, em conjunto, uma maior ocupação de memória de aparelhos digitais, assim como ocupação de banda de internet, o que acarrete muitas consequências, como o aumento do tempo de processamento de sites e aplicações web. Contudo, como a velocidade de conexão importa, muitas vezes opta-se por comprimir estas imagens, aumentando a demanda por compressões de imagens. Porém ao tentar comprimir seu arquivo o indivíduo depara-se com inúmeras formas de compressão e acaba não sabendo qual a melhor para sua situação.

Como o ensino sobre compressão de imagens é necessário, visa-se encontrar algoritmos diferentes que abrangem situações diferentes de forma evidente, cada um tendo

suas vantagens e desvantagens. Para tal foram escolhidos os algoritmos RLE e Color Cell Compression, pois ambos são de duas categorias diferentes, compressão sem perdas e compressão com perdas, respectivamente, o que significa que com um dos arquivos comprimidos é possível chegar em uma imagem idêntica à original e com a outra apenas em uma aproximação. Sendo assim, ambos algoritmos devem ser implementados em uma interface gráfica que facilite a interação dos usuários com os métodos de compressão.

3. Algorítimos de Compressão Selecionados

Para um melhor entendimento dos tipos de compressão de imagem, foi considerada uma melhor escolha utilizar um algoritmo de compressão sem perdas e outro algoritmo com perdas. Os algoritmos escolhidos foram o RLE (Run-Length) e o CCC (Color Cell Compression).

3.1. Run-Length

O RLE trata-se de um algoritmo de compressão sem perdas que

- 1. Determinar uma FLAG que não exista no texto a comprimir.
- 2. Ler um caractere Ler os próximos caracteres enquanto forem iguais ao primeiro caractere lido.
- 3. Se o número total de caracteres lidos for igual ou superior a 4, comprimir essa cadeia de caracteres da seguinte forma: FLAG + nº de repetições + caractere.
- 4. Se o número total de caracteres lidos for inferior a 4, não se efetua compressão, logo essa cadeia de caracteres permanece inalterável.

A seguir consta um pseudocódigo do algoritmo Run-Length semelhante ao apresentado no artigo [2].

Figure 1. Pseudocódigo RLE

```
Início

Sendo A = altura da imagem

Sendo L = largura da imagem

Sendo IMG = uma matriz[A][L], em que cada posição

é um vetor de 3 posições representando as cores do pixel.

Sendo V = [(IMG[L][A], 0)], pois é o primeiro pixel armazenado

Para i de 0 até A-1 faça

Para j de 0 até L-1 faça

Se IMG[i][J] == V[Tamanho(V)[0]]

V[Tamanho(V)][1] += 1

Se não

V = V + (IMG[i][j], 1)
```

Fim

Afim de exemplificar a execução do algoritmo RLE apresentado, considere a Figura 2 como imagem de entrada. Esta imagem, que tem dimensões 9 por 9 pixeis, foi reduzida para um vetor de 4 posições, representado na Tabela 1. Uma ponto interessante de se notar é que, mesmo não estando na mesma linha, os dois pixeis vermelhos que aparentam estar sozinhos, acabam sendo armazenados juntos, com um mesmo flag, isto deve-se ao fato do algoritmo armazenar a imagem de forma unidimensional.

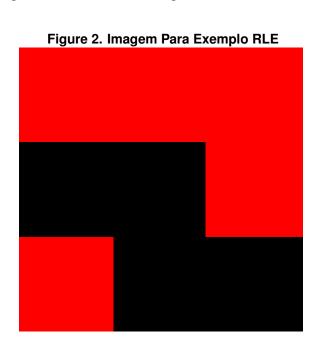


Table 1. Array Resultado[255, 0, 0] [3] [0, 0, 0] [2] [255, 0, 0] [2] [0, 0, 0] [2]

3.2. Color Cell Compression

Este é um algoritmo de compressão com perdas, que possui 7 etapas, (na realidade são 8 etapas, mas como a sexta é opcional, não será aplicada). Estas etapas foram extraídas do artigo [3] e do livro [4], essas etapas são:

1. Para cada pixel da imagem calcular o valor de luminescência Y que se dá por Equação 1.

$$Y(i,j) = 0.30 * R(i,j) + 0.59 * G(i,j) + 0.11 * B(i,j).$$
 (1)

- 2. A imagem agora está subdividida em blocos de 4 pixels por 4 pixels, representada na Tabela 2, e, a média aritmética da luminância de cada pixel no bloco, representada na Tabela 3, é usado para selecionar um valor de luminância representativo.
- 3. Cada pixel e dividido em dois grupos, os que possuem luminescência maior que a média e os que possuem valor menor ou igual a média. Se um pixel pertence a um grupo é representado por um valor "0" ou "1" em um bitmap, separado, de 16 entradas, representado na Tabela 4.

Table 2. Celula 4x4 de Cores

(182,121,242)	(142,129,138)	(230,9,162)	(190,17,58)
(22,153,82)	(238,161,234)	(70,41,2)	(30,49,154)
(118,185,178)	(78,193,74)	(166,73,98)	(126,81,250)
(214,217,18)	(174,225,170)	(6,105,194)	(222,113,90)

Fonte: Pins M, 1991.

Table 3. Luminescência dos Valores da Tabela2

152	133	92	73
105	192	45	54
164	145	103	113
194	203	85	143

Fonte: Pins M, 1991.

Table 4. Bitmap Exemplo da Tabela 3

1		1	0	0
()	1	0	0
1	-	1	0	0
1	-	1	0	1

Fonte: Pins M, 1991.

- 4. Duas cores representativas de 24 bits são selecionadas, uma para cada grupo, sendo a primeira cor a média aritmética do grupo "1" do bitmap e a segunda, sendo a média aritmética das cores do grupo "0".
- 5. Armazena-se o bitmap de luminescência anexado as duas cores representativas. Neste estágio, a imagem foi compactada em um bitmap de 16 entradas com dois valores binários de 24 bits anexados. O tamanho total do bloco comprimido é agora de 16 bits para o bitmap de luminância e duas quantidades binárias de 24 bits para cada cor representativa, resultando em um tamanho total de 64 bits, que, quando dividido por 16 (o número de pixel no bloco), resulta em 4, ou seja, 4 bits por pixel.
- 6. Cria-se um histograma de todas as cores de 24 bits presentes na imagem e escolhese as 256 cores mais frequentes na imagem.
- 7. Por fim verifica-se quais cores estão mais próximas das duas cores representativas da célula atual e substitui-se essas duas cores representativas pelos dois índices de 8 bits do histograma. Com isso chega-se em um resultado de compressão de 16 + 8 + 8 = 32 bits, que quando dividido por 16 resulta em 2 bits por pixel.

Com o intuito de exemplificar o funcionamento do algoritmo CCC apresentado, considere a Figura 3, como imagem base para o algoritmo. Esta imagem é do tamanho de uma célula, ou seja, 4 por 4 pixeis, e pode, também ser representada numericamente, como disposta na Tabela 5.

O primeiro passo é o calculo da luminescência de cada pixel utilizando a Equação 1, que resulta em 0,11 para pixeis azuis e 0,0 para pixeis da cor preta. Em seguida é calculado a luminescência média da célula, que é igual a 0,055. Depois destes cálculos é criado o bitmap da imagem, onde, neste caso será um espelho da imagem original, porem

Figure 3. Imagem Para Exemplo CCC

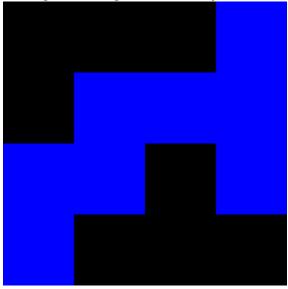


Table 5. Representação Numerica da Figura 3

(0,0,0)	(0,0,0)	(0,0,0)	(0,0,255)
(0,0,0)	(0,0,255)	(0,0,255)	(0,0,255)
(0,0,255)	(0,0,255)	(0,0,0)	(0,0,255)
(0,0,255)	(0,0,0)	(0,0,0)	(0,0,0)

a cor preta sera substituída por 0 e a azul por 1. O próximo passo é o calculo da cor media representante de cada grupo, e como cada grupo possui uma única cor (azul ou preta) a cor do grupo abaixo ou na media de luminescência será (0,0,0) e a cor do grupo superior a média será (0,0,255). Como este exemplo não é de uma imagem completa, o criação do histograma de cores foi omitido assim como a busca de índice nele (passos 6 e 7).

4. Implementação

A implementação dos algoritmos RLE e CCC serão feitas em Python. Esta implementação utiliza duas bibliotecas adicionais à linguagem, Pillow, para lidar com a leitura e construção de imagens, e Numpy, para lidar com os vetores gerados. Essa escolha de linguagem foi feita pois Python facilita o processo de prototipagem, assim como possui diversos pacotes adicionais, como para lidar com imagens ou outros tipos de dados, nela há também estruturas que facilitam, como listas e dicionários, que funcionam semelhante a um hashmap. Nas duas etapas seguintes será comentado sobre a implementação de cada um dos dois algoritmos.

4.1. Implementação do Algoritmo RLE

O algoritmo foi implementado em uma classe chamada RLE, que possui 2 métodos auxiliares, "mostraDescomprimido" e tamanhoArquivo", que estão relacionado com a interface gráfica. Mas como o foco será a codificação, a decodificação será omitida do artigo por se tratar apenas da leitura do arquivo compactado.

```
# Converte imagem em matriz
                                # "data" is a height x width x 4 numpy
      data = np.array(self.im)
     red, green, blue = data.T # Temporarily unpack the bands for
     readability
      # dimensoes da imagem
6
      img\_width = len(red)
7
      img_heigth = len(red[0])
      size = [str(img_width), str(img_heigth)]
10
11
      # vetor com as cores salvas
      cores = [[red[0][0], green[0][0], blue[0][0]]]
13
      # vetor com as flags
14
15
      flags = [0]
16
      # loop que percorre as listas
17
      for i in range(img_heigth):
18
          for j in range(img_width):
19
              cor_atual = [red[i][j], green[i][j], blue[i][j]]
21
              # caso a cor seja igual anterior
22
              # aumenta o valor da flag
23
              if cor_atual == cores[len(cores)-1]:
                  flags[len(flags)-1] += 1
25
              # caso contrario adiciona nova cor
26
              else:
                  cores.append(cor_atual)
28
                  flags.append(1)
29
30
      saida = open(self.nome_arq + "_rle_compress.txt", "w")
31
      saida.write(size[0] + " ")
32
      saida.write(size[1] + " ")
33
34
     for i in range(len(cores)):
          saida.write(str(flags[i]) + " " + str(cores[i][0]) + " " + str(
36
     cores[i][1]) + " " + str(cores[i][2]) + " ")
37
     # fecha arquivo texto
38
      saida.close()
39
     # print(self.tamanhoArquivo(self.nome_arg + "_rle_compress.txt"), "
40
     kB")
     return "Tamanho do Arquivo Compresso: " + str(self.tamanhoArquivo(
     self.nome_arq + "_rle_compress.txt")).replace(".",",") + "kB"
```

Listing 1. Compressão RLE com Python

O método de compressão implementa quase diretamente o algoritmo da Figura 1, sendo as únicas alterações, a divisão das cores e flags em duas listas diferentes para facilitar a manipulação e as interações com arquivos externos como a escrita no arquivo de compressão. Este método retorna, também, uma string com o tamanho do arquivo arquivo gerado e o nome dele.

4.2. Implementação do Algoritmo Color Cell Compression

A implementação foi realizada a partir de uma classe "ColorCellCompression", que possui métodos auxiliares para o cálculo da Equação 1 (o chamado "calcula_luminescencia"), o "cria_tabela_cores" que realiza a etapa 6 dos passos citados em 3.2. Como o foco do projeto é a compressão será dado foco para o método "comprime".

```
def comprime(self):
      cores_uso = self.cria_tabela_cores()
2
                                  # "data" is a height x width x 4 numpy
      data = np.array(self.im)
     array
      red, green, blue, alpha = data.T # Temporarily unpack the bands for
      readability
      img_size = len(red)
      # posicao na largura e altura
      pos, pos2 = 0, 0
10
      while pos < img_size and pos2 < img_size:</pre>
12
13
          lumi, bitmap = [], []
14
          for i in range(self.tam_celula):
15
              lumi.append([])
17
          for i in range(self.tam_celula):
18
19
              bitmap.append([])
          cor1, cor2 = [0, 0, 0], [0, 0, 0]
          # Calcula luminescencia de todos na celula
23
          for i in range(pos, pos+self.tam_celula):
              for j in range(pos2, pos2+self.tam_celula):
25
                  lumi[i-pos].append(self.calcula_luminescencia(red[i][j
26
     ], green[i][j], blue[i][j]))
27
          # soma todos elementos de lumi e faz a media
28
          lumi_media = sum([sum(x) for x in lumi]) / (len(lumi) * len(
29
     lumi[0]))
30
          # nas posi oes que lumi[i][j] > lumi_media, bitmap[i][j] = 1,
31
     se nao, bitmap[i][j] = 0
          bitmap = [[ 1 if lumi[i][j] > lumi_media else 0 for j in range(
     len(lumi[0]))] for i in range(len(lumi))]
33
          # INICIO calculo da media para cor 1 e cor 2
34
          soma1 = [0, 0, 0]
          soma2 = [0, 0, 0]
36
37
          n_soma1, n_soma2 = 0, 0
38
39
          # Soma cores da celula nos grupos 0 ou 1 do Bitmap
40
          for i in range(pos, pos+self.tam_celula):
41
              for j in range(pos2, pos2+self.tam_celula):
42
                   if (bitmap[i-pos][j-pos2] == 1):
```

```
somal[0] += red[i][j]
44
                       somal[1] += green[i][j]
                       soma1[2] += blue[i][j]
46
                       n_soma1 += 1
47
                   else:
49
                       soma2[0] += red[i][j]
                       soma2[1] += green[i][j]
50
                       soma2[2] += blue[i][j]
51
                       n soma2 += 1
52
53
          if n_soma1 == 0:
54
              cor1 = [red[pos][pos2], green[pos][pos2], blue[pos][pos2]]
55
          else:
              cor1 = [x/n\_soma1 for x in soma1]
57
58
          if n_soma2 == 0:
59
              cor2 = [red[pos][pos2], green[pos][pos2], blue[pos][pos2]]
          else:
61
              cor2 = [x/n\_soma2 for x in soma2]
62
          # FIM calculo da media para cor 1 e cor 2
          # troca cor 1 por uma das 256, a mais proxima
65
          indice1 = self.encontra_cor_prox(cor1[0], cor1[1], cor1[2],
66
     cores_uso)
          cor1 = cores_uso[indice1]
67
          # troca cor 2 por uma das 256, a mais proxima
68
          indice2 = self.encontra_cor_prox(cor2[0], cor2[1], cor2[2],
     cores_uso)
          cor2 = cores_uso[indice2]
70
          self.texto += " " + str(indice1) + " " + str(indice2)
72
73
          # Para cada pixel da celula define RGB
74
          for i in range(pos, pos+self.tam_celula):
              for j in range(pos2, pos2+self.tam_celula):
                   if (bitmap[i-pos][j-pos2] == 1):
                       self.texto += " 1"
78
                   else:
79
                       self.texto += " 0"
80
81
          # Avan a pos na largura
82
          pos += self.tam_celula
83
          # Avan a pos na altura
          if pos >= img_size:
              pos = 0
86
              pos2 += self.tam_celula
87
88
      arq = open(self.nomeArq + "_ccc_compress.txt", "w")
      arq.write(self.texto)
90
      arq.close()
```

Listing 2. Compressão CCC com Python

Analisando-se a implementação nota-se que ela segue os passos do algoritmo que são explicadas na parte 3.2 deste artigo, porém o passo 6 é realizado primeiro, pois a criação da tabela de cores será realizada uma vez e utilizada apenas no último passo.

Desconsiderando a realocação do sexto passo, os demais são seguidos a risca, sendo que o algoritmo percorre a imagem em células de 4x4 pixeis, calculando a luminescência dos pixeis a partir dessa luminosidade separa os pixeis em grupos, calcula a cor média do grupo e substitui pela cor mais semelhante dentro da tabela criada. Seguido a isto, ao fim de cada iteração será adicionado os dois índices das cores representativas e dos bits da célula, ao texto do arquivo compresso, que já possuía as dimensões originais da imagem, assim como o número de cores da tabela, o tamanho da célula e todas as cores da tabela em si.

4.3. Implementação da Interface Gráfica

A tela da aplicação, que esta apresentada na Figura 4, é criada utilizando a biblioteca TKinter. Ela apresenta alguns componentes que são necessários para o funcionamento da aplicação, são eles:

- A primeira entrada de texto, que deve receber o nome do arquivo.
- A segunda entrada de texto, que deve receber a terminação do tipo de arquivo ("png" ou "jpeg", por exemplo)
- Um botão radial, que quando selecionado define o modo de compressão para o algoritmo RLE.
- Um segundo botão radial, que quando selecionado define o modo de compressão para o algoritmo Color Cell Compression.
- O botão executar, que chama a execução da compressão da imagem seguindo o preenchimento dos itens anteriores.
- Caixa de texto, que após a compressão da imagem, mostra o tamanho do arquivo compresso gerado.
- Duas caixas de texto em que, cada uma apresenta uma breve apresentação de um dos algoritmos de compressão disponiveis.

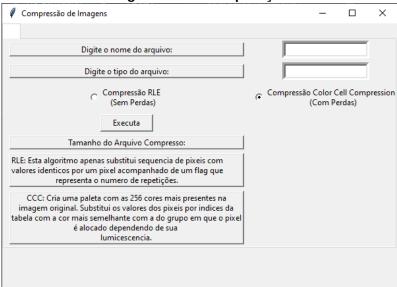


Figure 4. Tela Da Aplicação

5. Conclusão

Neste trabalho foi apresentado a implementação de dois algoritmos de compressão de imagens em uma aplicação que visa o ensino, foi levado em consideração até mesmo diferentes tipos de algoritmos, como os com perdas de dados e os sem perdas. Foi explicado de forma clara o passo a passo de como cada algoritmo funciona e como trabalha, além de que com a execução da aplicação completa trará de forma eficiente ao usuário as noções de diferença entre os tipos de compressão de imagens e qual o momento mais propicio para cada uma.

References

- [1] G. E. Blelloch, "Introduction to data compression," in http://www.cs.cmu.edu/guyb/realworld/compression.pdf, 2013.
- [2] A. H. Husseen, S. S. Mahmud, and R. J. Mohammed, "Image compression using proposed enhanced run length encoding algorithm," (Baghdad), pp. 1–14, 2011.
- [3] G. Campbell, T. A. DeFanti, J. Frederiksen, S. A. Joyce, L. A. Leske, J. A. Lindberg, and D. J. Sandin, "Two bit/pixel full color encoding," pp. 215–223, 1986.
- [4] M. Pins, Extensions of the Color-Cell-Compression-Algorithm. In: Thalmann N.M., Thalmann D. (eds) Computer Animation '91. Springer, Tokyo. 1991.