

# **1º Trabalho - O TAD image8bit**

## **Algoritmos e Estruturas de Dados**

**Ano Letivo:** 2023/2024

**Prof.** Joaquim João Estrela Ribeiro Silvestre Madeira

**Prof.** Mario Antunes

**Trabalho realizado por:**

Rodrigo Abreu, N°113626

João Neto, N°113482

# Índice

<b>Introdução.....</b>	<b>3</b>
<b>Análise da complexidade computacional das funções.....</b>	<b>3</b>
Função ImageLocateSubImage - 1ª Versão.....	3
Função ImageLocateSubImage - 2ª Versão.....	4
Função ImageBlur - 1ª Versão.....	5
Função ImageBlur - 2ª Versão.....	6
<b>Conclusão.....</b>	<b>7</b>

# Introdução

Este projeto visa desenvolver e testar o Tipo Abstrato de Dados (TAD) *image8bit*, que permite a criação e manipulação de imagens em tons de cinzento variando de 0 a 255 (8 bits). O foco deste trabalho está na análise da complexidade computacional das funções *ImageLocateSubImage* e *ImageBlur*, que buscam localizar uma sub-imagem em uma imagem e aplicar um efeito de desfoque numa imagem, respectivamente.

Durante o desenvolvimento, identificou-se ineficiência do programa em imagens maiores, levando a diversas abordagens e estratégias de otimização. Este documento concentra-se especialmente nessa otimização, comparando versões otimizadas e não otimizadas das funções para uma análise detalhada e precisa.

## Análise da complexidade computacional das funções

### Função ImageLocateSubImage - 1ª Versão

A primeira abordagem que tivemos no desenvolvimento desta função foi criar 2 loops “for” que iterassem pelos seguintes intervalos:  $[0, w1-w2+1[$ ,  $[0, h1-h2+1[$ , respectivamente, de modo a passar por todos os píxeis que interessam para o problema.

Por cada pixel, é invocada a função *ImageMatchSubImage*, que a partir desse pixel, também através de 2 loops “for”, itera por todos os píxeis da sub-imagem e compara com os píxeis da janela correspondente com as mesmas dimensões, pertencente à imagem original.

Quando encontra píxeis diferentes, quebra o loop, retorna 0, e o processo repete-se para o pixel seguinte. Caso isto não se verifique, conclui-se que as imagens são compatíveis.

#### Complexidade temporal

Procedendo-se à análise da complexidade temporal desta função, deparamo-nos com um cenário de complexidade do tipo *Best Case* e *Worst Case*.

O *Best Case*, verifica-se quando para o pixel (0,0), a condição é satisfeita, ou seja, é encontrada a compatibilidade na função *ImageMatchSubImage*, na primeira iteração da função *ImageLocateSubImage*, logo a complexidade é calculada da seguinte forma:

$$\sum_{y=1}^{h2} \sum_{x=1}^{w2} 1 = h2 * w2$$

Assumindo que  $n$  é o número total de píxeis da sub-imagem,  $n=w2h2$ , a complexidade é  $O(n)$ .

O *Worst Case* verifica-se quando a imagem onde se vai procurar a sub-imagem tem todos os píxeis com o mesmo valor de cinzento e a sub-imagem tem todos os píxeis com esse valor de cinzento, exceto o último pixel, que terá obrigatoriamente de ter um tom diferente. Posto isto, a complexidade pode ser calculada da seguinte forma:

$$\sum_{x=1}^{w1-w2+1} \sum_{y=1}^{h1-h2+1} \sum_{i=1}^{h2} \sum_{j=1}^{w2} 1 = (w1-w2+1)(h1-h2+1)h2w2 = (w1h1w2h2-w1w2h^2+...+h2w2)$$

Assumindo  $N$  como o número total de píxeis da imagem original,  $N=w1h1$ , e  $n=w2h2$ , e  $w2h2 \leq w1h1$ , a complexidade desta função é  $O(Nn)$  e pode ser simplificada em  $O(N^2)$ .

## Testes

```
# Não otimizado:
# Locate image (size: 11988 - window 111x108) in image (size: 48174 - window 222x217)

# Best Case = encontra (Sucess = 1 FOUND(0,0))
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.000048    0.000071      23976      11988      11989

# Worst Case = não encontra (Sucess = 0 NOT FOUND)
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.527185    0.780190      295384320    147692160    147704480
```

Fig 1 - Testagem da função *ImageLocateSubImage*, com os respectivos *Best Case* e *Worst Case*

## Função *ImageLocateSubImage* - 2ª Versão

O método de otimização da função *ImageLocateSubImage* envolve a criação de quatro tabelas correspondentes às dimensões das imagens. Duas dessas tabelas representam a soma acumulativa dos valores dos píxeis anteriores, enquanto as outras duas representam a soma acumulativa dos valores dos píxeis anteriores ao quadrado. Essa abordagem permite a comparação das duas somas, garantindo que ambas tenham o mesmo número de píxeis com determinado tom de cinzento e evitando píxeis diferentes entre as imagens.

Se as somas forem iguais, a função invoca *ImageMatchSubImage*, que compara as somas normais das linhas e colunas. Caso alguma soma seja diferente, a função retorna 0. Mesmo após esses testes, as imagens podem ser diferentes, então é realizada uma comparação pixel a pixel da sub-imagem. Se todos os píxeis forem iguais, a função retorna 1. Essa otimização visa melhorar o desempenho do código, especialmente para imagens de maiores dimensões.

No final, a função *ImageLocateSubImage* retorna 1, atribuindo o respetivo valor de x e y correspondentes ao primeiro pixel da imagem aos ponteiros px e py.

### Complexidade temporal

Procedendo-se à análise da complexidade temporal desta função, deparamo-nos com um cenário de complexidade do tipo *Best Case* e *Worst Case*.

No *Best Case* chegamos a dois resultados, que dão um número de comparações bastante semelhante, o primeiro *Best Case*, verifica-se quando se encontra uma imagem correspondente logo no início:

$$2 + \sum_{y=1}^{h2} 1 + \sum_{x=1}^{w2} 1 + \sum_{x=1}^{w2} \sum_{y=1}^{h2} 1 = 2 + h2 + w2 + w2*h2$$

Com ordem de complexidade  $O(N)$ , sendo  $N=w2*h2$ .

O 2º caso é quando nunca encontra um match, mas  $w2*h2$  têm de ser superior a  $\frac{1}{4}$  de  $w1*h1$

$$\sum_{y=1}^{h1-h2+1} \sum_{x=1}^{w1-w2+1} 1 = (h1-h2+1)(w1-w2+1)$$

Com Ordem de complexidade  $O((h1-h2+1)(w1-w2+1))$ .

O *Worst Case* agora tornou-se numa imagem muito específica, mas a sua complexidade seria:

$$\sum_{x=1}^{w1-w2+1} \sum_{y=1}^{h1-h2+1} \sum_{i=1}^{w2} 1 + \sum_{x=1}^{w1-w2+1} \sum_{y=1}^{h1-h2+1} \sum_{j=1}^{h2} 1 + \sum_{x=1}^{w1-w2+1} \sum_{y=1}^{h1-h2+1} \sum_{j=1}^{h2} \sum_{i=1}^{w2} 1 + \sum_{x=1}^{w1-w2+1} \sum_{y=1}^{h1-h2+1} 2$$

$$= (w1-w2+1)(h1-h2+1)(w2*h2+w2+h2+2) = w2h2(w1-w2+1)(h1-h2+1)+...$$

Como  $w_2h_2(w_1-w_2+1)(h_1-h_2+1)$  é o termo de maior grau, podemos concluir que a ordem complexidade é  $O(w_2h_2(w_1-w_2+1)(h_1-h_2+1))$ .

### Complexidade espacial

O espaço ocupado na memória vai ser sempre igual ao número de píxeis da imagem\*2 + o número de píxeis da subimagem\*2, pois é alocada memória para os 4 arrays de somas.

Em  $2*w_1*h_1 + 2*w_2*h_2$ , como  $w_2*h_2$  nunca é maior que  $w_1*h_1$ , a ordem de complexidade é  $O(n)$ , sendo  $n=w_1*h_1$ .

### Testes

```
# Otimizado:
# Locate image (size: 307200 - window 640x480) in image (size: 1920000 - window 1600x1200)

# Best Case ?=? encontra (Sucess = 1 FOUND(0,0))
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.033907    0.048891    7296000    308322      4762721

# Best Case ?=? não encontra (Sucess = 0 NOTFOUND)
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.036848    0.053132    6681600    692881      5147281

# Otimizado:
# Locate image (size: 480000 - window 800x600) in image (size: 1920000 - window 1600x1200)

# Best Case ?=? encontra (Sucess = 1 FOUND(0,0))
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.039671    0.057202    8160000    481402      5281401

# Best Case ?=? não encontra (Sucess = 0 NOTFOUND)
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.035236    0.050807    7200000    481401      5281401

# Otimizado:
# Locate image (size: 691200 - window 960x720) in image (size: 1920000 - window 1600x1200)

# Best Case ?=? encontra (Sucess = 1 FOUND(0,0))
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.039993    0.057667    9216000    692882      5915281

# Best Case ?=? não encontra (Sucess = 0 NOTFOUND)
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.033951    0.048955    7833600    308321      5530721
```

Fig 2 - Testes da função ImageLocateSubImage Otimizada

## Função ImageBlur - 1ª Versão

A nossa primeira abordagem a este problema, consistiu em criar uma cópia da imagem original e fazer dois ciclos “for”, que iteram, respetivamente, pelos valores de x e y dos elementos da imagem, de maneira a iterar por todos os píxeis.

Cada pixel terá a sua janela de filtragem, calculada através do valor dos argumentos “dx” e “dy” passados para a função, criando assim a seguinte janela, representada pela matriz: [x-dx, x+dx ; y-dy, y+dy]. Para aplicar o filtro, criámos dois ciclos “for” que iteram por todos os píxeis dessa janela, e se a posição desses píxeis pertencer às dimensões da imagem, o valor do tom de cinzento irá ser tido em conta para o cálculo do filtro. O valor do tom de cinzento de cada pixel resultante da filtragem é calculado da seguinte forma:  $((\text{soma do valor de cada pixel})/(\text{número de píxeis tidos em conta}))/2$ .

No final deste processo, o valor resultante da filtragem, irá substituir o valor anterior na imagem original, na respetiva posição, e o processo é repetido até chegar ao último pixel.

## Complexidade temporal

Procedendo-se à análise da complexidade temporal desta função. O número de iterações desta expressão é dado pela seguinte expressão:

$$\sum_{x=1}^w \sum_{y=1}^h \sum_{i=x-dx}^{x+dx} \sum_{j=y-dy}^{y+dy} 1 = w*h*(2dx+1)*(2dy+1) = 4dxdywh + 2dxwh + 2dywh + wh$$

Assumindo que  $n$  = número de píxeis total, resultante de  $w*h$ , logo  $n=w*h$  e como  $dx$  e  $dy$  têm valores sempre menores ou iguais a  $w/2$  e  $h/2$ , respetivamente, pode-se concluir que a ordem de complexidade é  $O(ndxdy) = O(n*w/2*h/2) = O(n*n/4) = O(n^2/4) = O(n^2)$ .

## Complexidade espacial

O espaço ocupado na memória vai ser sempre igual ao número de píxeis da imagem, pois é alocada memória para uma imagem com as mesmas dimensões da original.

Logo, a ordem de complexidade é  $O(n)$ , sendo  $n=w*h$ .

## Testes

```
# Não otimizado:
# BLUR image (size: 48174 - window 222x217) com dx = 10 e dy = 10
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.047406      0.069354      20387266      0      21244734

# Não otimizado:
# BLUR image (size: 48174 - window 222x217) com dx = 20 e dy = 20
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.185058      0.270737      73741836      0      80980494
```

Fig 3 - Testagem da função ImageBlur para uma imagem com tamanho 222x217

```
# Não otimizado:
# BLUR image (size: 1920000 - window 1600x1200) com dx = 10 e dy = 10
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      1.931034      2.773607      846024100      0      846720000

# Não otimizado:
# BLUR image (size: 1920000 - window 1600x1200) com dx = 20 e dy = 20
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      7.620328      10.945321      3185240400      0      3227520000
```

Fig 4 - Testagem da função ImageBlur para uma imagem com tamanho 1600x1200

## Função ImageBlur - 2ª Versão

Depois de testar a função anterior, e identificar a sua ineficiência para imagens de dimensões maiores, tentámos uma nova abordagem, de modo a que não fosse necessário iterar pelos píxeis da janela de filtragem por cada pixel da imagem para os cálculos.

Deste modo, concluímos que podíamos criar uma tabela com as mesmas dimensões da imagem, em que cada pixel correspondente terá o valor da respetiva soma acumulativa dos valores dos píxeis anteriores. Desta forma, serão evitados cálculos intermédios na aplicação da filtragem de cada imagem, pois os valores necessários já estão armazenados na tabela.

Sendo o nome da tabela “sumtable”, para calcular o valor de filtragem de cada pixel, basta apenas aceder aos respectivos elementos da tabela e aplicar a expressão:  $sumtable(x+dx, y+dy) + sumtable(x-dx, y-dy) - sumtable(x-dx, y+dy) - sumtable(x+dx, y-dy)$ .

Nesta versão, tal como na anterior, terá de se efetuar este processo para todos os píxeis da imagem, mas melhora-se imenso o desempenho sem os cálculos intermédios.

### Complexidade temporal

O número de iterações desta expressão é dado pela seguinte expressão:

$$\sum_{x=1}^w \sum_{y=1}^h 1 + \sum_{x=1}^w \sum_{y=1}^h 1 = w*h + w*h = 2 w*h$$

Assumindo  $n$  como o número total de píxeis, e  $n=w*h$ , como 2 é uma constante, a ordem de complexidade temporal desta função é  $O(n)$ .

### Complexidade espacial

O espaço ocupado na memória vai ser sempre igual a 2 vezes o número de píxeis da imagem, pois é alocada memória para uma imagem com as mesmas dimensões da original e alocada memória para uma tabela com as mesmas dimensões da imagem,  $2*w*h$ .

Logo, como se pode omitir a constante 2 e sendo  $n=w*h$ , a ordem de complexidade é  $O(n)$ .

## Testes

```
# Otimizado:
# BLUR image (size: 48174 - window 222x217) com dx = 10 e dy = 10
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.000531    0.000776      96348        0          96348

# Otimizado:
# BLUR image (size: 48174 - window 222x217) com dx = 20 e dy = 20
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.000469    0.000686      96348        0          96348
```

Fig 5 - Testagem da função ImageBlur otimizada para uma imagem com tamanho 222x217

```
# Otimizado:
# BLUR image (size: 1920000 - window 1600x1200) com dx = 10 e dy = 10
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.026015    0.037367      3840000      0          3840000

# Otimizado:
# BLUR image (size: 1920000 - window 1600x1200) com dx = 20 e dy = 20
#      time      caltime      pixmem      pixcomp      iterações
#      0.026141    0.037547      3840000      0          3840000
```

Fig 6 - Testagem da função ImageBlur otimizada para uma imagem com tamanho 1600x1200

## Conclusão

Os resultados registados, levaram-nos a perceber o impacto que a complexidade das funções têm no tempo de execução.

Para melhorar este aspeto, experimentámos vários métodos diferentes, como por exemplo, no *ImageLocateSubImage*, onde foram tentados 5 métodos diferentes, como a utilização da função *Threshold* ou a transformação das imagens em *strings* e compará-las, até chegarmos às versões otimizadas apresentadas. A fiabilidade da nossa análise formal é comprovada, devido à compatibilidade com os resultados da testagem das funções.

Acima de tudo, foi-nos permitido pôr em prática e aprofundar ainda mais, os conhecimentos adquiridos ao longo do semestre na disciplina, o que vai ser de extrema utilidade, no nosso futuro na área de informática.