#### Instituto Superior Técnico

## **Matemática Computacional**

2023/2024

# Relatório: Projeto II -Método de Romberg

Francisco Augusto 99218 - francisco.augusto@tecnico.ulisboa.pt
Mariana Andrade 106814 -mariana.mendonca.andrade@tecnico.ulisboa.pt
Beatriz Dinis 103941- beatrizdinis@tecnico.ulisboa.pt
Gonçalo Moniz 99469 - goncalomoniz@tecnico.ulisboa.pt

Professora Margarida Baía

## Conteúdo

1	Introdução								
	1.1 Objetivos	2							
2	Fundamentos teóricos  2.1 Método de Romberg	2 4							
3	Adaptação a Matlab 3.1 Implementação do método de Romberg	6 7 8 9							
4	Conclusão	12							
5	Referências	12							

## 1 Introdução

O segundo projeto, realizado no âmbito da cadeira de matemática computacional, através de pesquisa e análise de conceitos relativos à temática de integração numérica, tem como objetivo a expansão e aprofundamento de conhecimentos nesta área. Foi-nos mais uma vez, à semelhança do primeiro projeto, proporcinada a oportunidade de utilizar a ferramenta Matlab, de extrema importância nas áreas de engenharia, de forma a ser possibilitada a resolução dos problemas enumerados no enunciado. Neste caso será através da exploração do método de integração de Romberg, que passaremos a explicar, que podemos tornar esta questão relativa a probabilidades, num problema de simples análise numérica.

#### 1.1 Objetivos

O problema em questão relaciona um intervalo de tempo, em minutos, que separa a chegada de dois indivíduos a uma dada paragem de autocarros, e descreve-o como uma densidade de probablidade, função que refere-se à medida de quão provável é que uma variável aleatória assuma um determinado valor dentro de um intervalo específico. Resumindo, a densidade de probabilidade descreve como a probabilidade está distribuída ao longo do conjunto de possíveis valores de uma variável aleatória contínua. Desta forma temos como função de densidade de probabilidade, para o problema

$$\begin{cases} 0, t \le 0 \\ \frac{2\sqrt{\sigma}}{\sqrt{\pi}} e^{-\sigma t^2}, t > 0 \end{cases} \tag{1}$$

onde  $\sigma>0$ , é a nossa variável aleatória contínua, dependente da localização da paragem e do horário considerado. Já a função:

$$P[t \le m] = \int_0^m D_{\sigma}(t)dt \tag{2}$$

descreve a probalidadede de o intervalo de tempo entre dois indivíduos seja menor ou igual a m minutos.

Será assim através do método de integração Romberg, que utiliza o a regra dos trapézios lecionada em aula, para subintervalos de diversos tamanhos, que é a possibilitada a resolução do problema proposto pelo enunciado deste projeto. Há assim o objetivo de, pelo método já referido, aproximar  $P(m) = P[t \leq m]$ .

### 2 Fundamentos teóricos

#### 2.1 Método de Romberg

Seja  $f \in C$  [a, b], consideremos o integral

$$I(f) = \int_{a}^{b} f(x)dx \tag{3}$$

Ora, caso f(x) seja uma função demasiado complexa cuja primitiva se desconheça ou a função f seja somente conhecida num número finito de pontos, torna-se necessário recorrer a uma aproximação de If(x). Existem vários métodos de aproximação de um integral, no entanto, será apenas explicitado o Método de Romberg e os conhecimentos teóricos necessários para a sua compreensão.

#### 2.1.1 Regra dos Trapézios

O método de Romberg faz um uso da regra dos trapézios, aplicando-a a subintervalos de tamanhos diferentes. Por sua vez, a Fórmula (ou Regra) dos Trapézios resulta de aproximar f(x) pelo polinómio interpolador em  $x_0=a$  e  $x_1=b$ .

Comecemos por concluir que se  $f \in C^{(n+1)} \ [a,b]$  , então

$$f(x) = p_n(x) + e_n(x) \tag{4}$$

onde  $e_n$  é o erro de interpolação. Logo,

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^b p_n(x)dx + \int_a^b e_n(x)dx \tag{5}$$

Desprezando  $\int_a^b e_n(x) dx$  obtemos a aproximação

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \int_{a}^{b} p_{n}(x)dx \tag{6}$$

Para obtermos um expressão para  $\int_a^b p_n(x)dx$ , utilizamos a fórmula de Lagrange do polinómio interpolador, resultando em

$$\int_{a}^{b} p_{n}(x)dx = \int_{a}^{b} \left(\sum_{k=0}^{n} l_{k}(x)f(x_{k})\right)dx = \sum_{k=0}^{n} \int_{a}^{b} l_{k}(x)f(x_{k})dx = \sum_{k=0}^{n} \left(\int_{a}^{b} l_{k}(x)dx\right)f(x_{k})$$
(7)

Ora, considerando

$$A_k = \int_a^b l_k(x)dx \tag{8}$$

e substituindo na expressão 7, obtemos

$$\int_{a}^{b} p_{n}(x)dx = \sum_{k=0}^{n} A_{k} f(x_{k})$$
(9)

Por sua vez, substutindo na equação 6, obtemos a aproximação

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \approx \sum_{k=0}^{n} A_{k} f(x_{k})$$
(10)

onde o termo do lado direito é denominado de fórmula de quadratura.

Na Regra dos Trapézios a fórmula da quadratura denomina-se T(f) e é calculada através da aproximação de f(x) pelo polinómio interpolador em  $x_0$  e  $x_1$ , como referido. Assim, considerando n=1, obtemos

$$\int_{a}^{b} f(x)dx \simeq A_{0}f(x_{0}) + A_{1}f(x_{1}) \tag{11}$$

onde  $x_0 = a$ ,  $x_1 = b$  e  $h = x_1 - x_0$ .

De seguida, procedemos ao cálculo de  $A_0$  e  $A_1$ , que será simplificado por razões de praticalidade

$$A_0 = \int_a^b l_0 dx = \int_a^b \frac{(x - x_1)}{(x_0 - x_1)} dx = \frac{h}{2}$$
 (12)

$$A_1 = \int_a^b l_1 dx = \int_a^b \frac{(x - x_0)}{(x_1 - x_0)} dx = \frac{h}{2}$$
 (13)

Assim, a fórmula da quadratura é dada por

$$T(f) = \frac{h}{2}f(x_0) + \frac{h}{2}f(x_1) = \frac{h}{2}[f(x_0) + f(x_1)]$$
(14)

#### 2.1.2 Erro de Integração na Regra dos Trapézios

Sabe-se que

$$I(f) = T(f) + E(f) \tag{15}$$

sendo E(f) o erro de integração, logo deduz-se

$$E(f) = I(f) - T(f) \tag{16}$$

Para obtermos a expressãoo do erro cometido, temos que relembrar a equação 4, desenvolvendo-a de modo a que

$$f(x) = p_n(x) + (x - x_0)(x - x_1)...(x - x_n) \frac{f^{(n+1)}(\xi(x))}{(n+1)!}$$
(17)

onde  $\xi(x) \in [a.b]$ .

Ora, adequando a equação 17 às circunstâncias nas quais se deduziu a fórmula de quadraduta, obtemo

$$f(x) = p_1(x) + (x - x_0)(x - x_1) \frac{f''(\xi(x))}{2!}$$
(18)

logo,

$$\int_{a}^{b} f(x)dx = \int_{a}^{b} p_{1}(x)dx + \int_{a}^{b} (x - x_{0})(x - x_{1}) \frac{f''(\xi(x))}{2!} dx \tag{19}$$

$$\implies \int_{a}^{b} f(x)dx - \int_{a}^{b} p_{1}(x)dx = \int_{a}^{b} (x - x_{0})(x - x_{1}) \frac{f''(\xi(x))}{2!} dx$$

$$\implies I(f) - T(f) = \int_{a}^{b} (x - x_{0})(x - x_{1}) \frac{f''(\xi(x))}{2!} dx$$

Concluimos assim que o erro é dado por:

$$E(f) = \int_{a}^{b} (x - x_0)(x - x_1) \frac{f''(\xi(x))}{2!} dx$$
 (20)

Aplicando o Teorema de Valor Médio de Integrais, obtemos

$$E(f) = -\frac{h^3}{12}f''(z) \tag{21}$$

 $com z \in [a, b].$ 

Como z é desconhecido não sabemos como avaliar a segunda derivada, a expressão 21 é geralmente reescrita como

$$E(f) = O(h^3 f'')$$

onde o símbolo O se refere à ordem de grandeza de um termo numa equação. No caso dos métodos de integração, quanto mais elevada a sua ordem mais eficiente este se mostra.

#### 2.1.3 Método de Romberg

O Método de Romberg resulta na criação de uma tabela, como veremos no final desta subseccção, cujo último termo é a melhor aproximação de I(f).

Começamos por definir T(h) como o resultado da aplicação da Regra dos Trapézios como espaçamento h>0. Seguidamente, definimos por recorrência uma sucessão de aproximações de I(f) através das seguintes expressões

$$T_0(h) = T(h) \tag{22}$$

$$T_n(h) = \frac{4^n T_{n-1}(h/2) - T_{n-1}(h)}{4^n - 1}$$
 (23)

com n=1, 2, ...

Consideremos agora que, para cada k = 0, 1, 2, ...

$$h_k = \frac{b-a}{2^k} \tag{24}$$

е

$$T_0^{(k)} = T_0(h_k) (25)$$

podemos criar um algoritmo que, dado um valor máximo  $n_{max} \in \mathbb{N}$ , permite aproximar I(f). Os valores resultantes desse algoritmo serã organizados numa tabela, cuja primeira coluna equivale à aplicação direta da Fórmula dos Trapézios, logo

$$T_0^{(k)} = T_0(h_k) (26)$$

com  $k = 0, ..., n_{max}$ .

Assim, para  $n = 1, ..., n_{max}$ , resulta

$$T_n^{k-n} = \frac{4^n T_{n-1}^{(k-n+1)} - T_{n-1}^{(k-n)}}{4^n - 1}$$
 (27)

Dispondo os valores  $\left[T_n^{(k)}\ \right]$  numa tabela, obtemos

Tabela 1: Tabela do Método de Romberg

no qual  $T_{n_{max}}^{(0)}$  corresponde à melhor aproximação de I(f).

Ora, aplicando a expressão 16 ao caso atual obtemos

$$E_n(h) = I - T_n(h) \tag{28}$$

Assim como os termos evoluiem a cada coluna, também a grandeza do erro evolui sob a seguinte regra

$$E_n(h) = O(h^{2(n+1)}) (29)$$

tendo em conta que  $E_0(h) = I - T_0(h) = O(h^2)$ .

## 3 Adaptação a Matlab

#### 3.1 Implementação do método de Romberg

Na primeira pergunta deste projeto foi-nos pedido para implementar o Metodo de Romberg em Matlab, através de uma função que recebia a função f a integrar, os extremos do intervalo de integração e a profundidade máxima do Método, e devolve a aproximação mais precisa da inetgração de f no intervalo dado, utilizando o Método de Romberg.

```
function [aprox,matrix] = romberg(func, a, b, max)
format long
   matrix = zeros(max+1, max+1);
   for n = 1:max+1
        X = a:((b-a)/2^(n-1)):b;
        Y = func(X);
        matrix(n,1) = trapz(X, Y);
   end
   for n = 2:max+1
        for z = 2:n
        matrix(n,z) = ((4^z)*matrix(n,z-1) - matrix(n,z-1))/(4^z -1);
        end
   end
   aprox = matrix(max+1, max+1);
end
```

Figura 1: Função Romberg

A figura acima apresenta a nossa implementação do Método. Esta implementação começa através da criação da matriz(max+1, max+1), no código denominada de matrix sendo max a profundidade do método pretendida pelo utilizador.

Após a criação da matriz, sucede-se a execução de um loop, através do qual calculamos todos os implementos da primeira coluna (aproximações calculadas diretamente através do Método dos Trapézios). Para tal, calcula-se um vetor X que vai conter todos os valores de a até b, com passo  $h = \frac{b-a}{2^{n-1}}$ , sendo n a linha da matriz. Usando o vetor X, calculam-se as respetivas imagens de cada valor do vetor X, e guardam -se os valores num vetor Y.

Com os vetores X e Y, executamos a função trapz, e obtemos o valor da aproximação do integral pelo método dos Trapézios com n-1 número de intervalos, sendo que esse valor fica guardado na respetiva posição da matriz, ou seja, coluna 0, linha n-1.

Tendo esses valores, prosseguimos para um segundo loop, no qual calculamos os valores das colunas seguintes. Visto ser necessário ter todos os valores de uma coluna antes de se calcular a seguinte, usamos um terceiro loop, que percorre todas as linhas da coluna que se encontra a ser calculada no momento, e usando os valores da coluna anterior, recorre à fórmula da equação 30, onde z e n correspondem, respetivamente, à coluna e linha que se pretendem calcular, para obter os novos valores:

$$matrix(n, z) = \frac{4^z matrix(n, z - 1) - matrix(n - 1, z - 1)}{4^{z - 1}}$$
 (30)

Por fim, após termos calculado todos os valores da matriz, devolvemos o valor mais preciso, ou seja o da última coluna e última linha, que corresponde à posição na matriz matrix(max+1, max+1).

Dado a função Romberg precisar de receber uma função para funcionar, também codificamos a função de distribuição de probabilidades em Matlab, à qual chamamos tempo.

```
function density = tempo(sig,t)
format long
  if t <= 0
      density = 0;
  end
  density = (((2*sqrt(sig))/sqrt(pi))*exp(-sig.*(t.^2)));
end</pre>
```

Figura 2: Função Tempo

A função tempo recebe o valor de sigma, e o valor do tempo e retorna:

$$\begin{cases} 0, t \leq 0 \\ \frac{2\sqrt{\sigma}}{\sqrt{\pi}} e^{-\sigma t^2}, t > 0 \end{cases}$$

#### 3.2 Aproximação de P(m) com $\sigma=1$ e $n_{max}=5$

Para obter os valores aproximados de P(m), função relativa à probabilidade do intervalo de tempo entre duas pessoas ser menor ou igual a m minutos, vai ser utilizado o código apresentado na figura 3

```
P = 0:0.1:2;
n = 1;
for m = 0:0.1:2
   P(n) = romberg(@(x)tempo(1,x), 0, m, 5);
   n = n +1;
end

X = 0:0.1:2;
pllpt(X, P, '-o');
grid on
legend('P(m)', 'Location', 'SE');
```

Figura 3: Cálculo dos valores de P(m)

onde é utilizada a função romberg, implementada no exercicio anterior. A função romberg recebe como input: a função tempo, em que é definida a variável aleatória  $\sigma=1$ ; os extremos para o valor de

t, em que o  $3^{\circ}$  argumento será um dos valores de m, m = 0, 0.1, incrementando 0.1 até chegarmos a 2.0; e o  $4^{\circ}$  argumento o valor de  $n_{max}=5$ . A função P(m) vai repetir a utilização da função romberg para n = n + 1 iterações, até chegar ao valor de  $n_{max}$  Desta forma é obtido o gráfico a que corresponde o valor de P(m) para cada m, como representado na figura 4

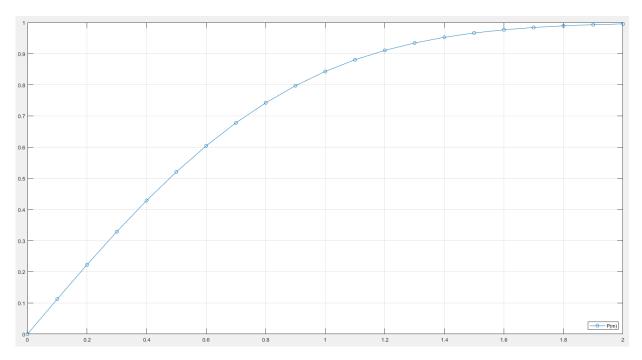


Figura 4: Valores de P(m) para o valor de m correspondente

#### 3.3 Variação do erro da apromixação de P(1) consoante os valores de n e k

Para obter todos os valores dos erros absolutos de  $E_n^k$  recorremos ao Matlab para calcular o valor do integral  $\int_0^m D_\sigma(t)dt$ , com m=1 e assumimos que este corresponde ao valor exato de P(1). Tendo agora o valor exato, I, calculamos o erro absoluto para cada n e k utilizando a seguinte fórmula:

$$E_n^{(k)} = I - T_n^{(k)} (31)$$

Figura 5: Script utilizado para os cálculos do Exerc3

n=0	n=1	n=2	n=3	n=4	n=5
k=0 0.070957514756818	-	-	-	-	-
k=1 0.017437891418123	k=0 0.013869916528876	-	-	-	-
k=2 0.004333069573667	k=1 0.003459414784036	k=0 0.003294168724594	-	-	-
k=3 0.001081625770104	k=2 0.000864862849866	k=1 0.000823679485832	k=0 0.000813991292739	-	-
k=4 0.000270341524639	k=3 0.000216255908275	k=2 0.000205960559996	k=1 0.000203538132836	k=0 0.000202941404429	-
k=5 0.000067619333615	k=4 0.000054104520880	k=3 0.000051530689334	k=2 0.000050925081998	k=1 0.000050775900130	k=0 0.000050738741277

Tabela 2: Tabela dos erros absolutos  $E_n^k$ 

Conseguimos observar que com o aumento de k, ou seja, com cada nova iteração o erro absoluto diminui, como esperado, o mesmo acontece com o aumento dos valores de n.

#### 3.4 Análise da precisão do Método de Romberg

Utilizando os valores obtidos anteriormente de  $E_n^k$ , e aplicando a seguinte equação:

$$Q_n^{(k)} = \frac{E_n^{(k)}}{E_n^{(k-1)}} \tag{32}$$

Obtivemos a tabela 3:

n=0	n=1	n=2	n=3	n=4	n=5
k=1 0.245751157969459	-	-	-	-	-
k=2 0.248485867343094	k=1 0.249418572695357	-	-	-	-
k=3 0.249621140790647	k=2 0.250002646070960	k=1 0.250041681132625	-	-	-
k=4 0.249939981194240	k=3 0.250046476511861	k=2 0.250049398508400	k=1 0.25004952098580	-	-
k=5 0.250125590973474	k=4 0.250187480710115	k=3 0.250196879125793	k=2 0.25019921961764	k=1 0.25019980655433	-

Tabela 3: Tabela dos quocientes  $Q_n^k$ 

Observa-se que os quocientes,  $Q_n^k$ , estão a convergir para 0.25 à medida que n e k aumentam, podemos assim confirmar que o método de Romberg está a funcionar como o esperado, visto que a convergência dos quocientes, para um valor constante, implica que este método tem de facto uma convergência consistente.

$$E_n(h) \le C_n h^{\alpha n}$$

$$Q_n = \frac{C_n \left(\frac{h}{2}\right)^{\alpha n}}{C_n h^{\alpha n}}$$

$$Q_n = \frac{\frac{h^{\alpha n}}{2^{\alpha n}}}{h^{\alpha n}}$$

$$Q_n = \frac{1}{2^{\alpha n}}$$

$$2^{\alpha n} * Q_n = 1$$

$$ln(2^{\alpha n} * Q_n) = ln(1)$$

$$\alpha n * ln(2) + ln(Q_n) = 0$$

$$\alpha = \frac{-ln(Q_n)}{n * ln(2)}$$

Calculando agora  $\alpha$  para cada  $Q_n^k$  com exceção dos valores com n=0.

n=0	n=1	n=2	n=3	n=4	n=5
-	-	-	-	-	-
-	k=1 2.00335919692972	-	-	-	-
-	k=2 1.99998473018700	k=1 0.999879743697886	-	-	-
-	k=3 1.99973181919473	k=2 0.999857480113884	k=1 0.666571417859140	-	-
-	k=4 1.99891849550881	k=3 0.999432150489222	k=2 0.666283601735280	k=1 0.49971185520604	-

Tabela 4: Tabela dos  $\alpha$ 

Observamos através da tabela que para n=1, o  $\alpha$  é aproximadamente 2 para todos os valores de k, desta forma concluimos que a convergência é quadrática neste caso. Para n=2,  $\alpha$  está muito próximo de 1, logo deduzimos que a convergência é linear, e por fim para n=3 e n=4 a convergência é sublinear, dado que  $\alpha$  assume valores que indicam uma taxa de convergência mais moderada. É de notar que a convergência observada para n=1,2,3,4, não coincide com a teoria, visto que a taxa de convergência deveria ser respetivamente  $O(h^4), O(h^6), O(h^8), O(h^8)$ .

#### 3.5 Análise do efeito da variação de $\sigma$

Também se torna relevante analisar o efeito que a variação de  $\sigma$  terá no comportamento da função. Para tal desenvolvemos um script semelhante ao script Exerc2, denominado Exerc5:

```
Script Exerc5 - usa um loop para registar os valores de P(m) consoante os
%diferentes valores de m 0<m<2, para sigma = 1, 2 e 3, de 0.1 em 0.1. No fim cria um gráfico que
%relaciona os valores de m com P(m) para cada conjunto de dados, permitindo ver a influência de sigma no valor de P
P1 = 0:0.1:2;
P2 = 0:0.1:2;
P3 = 0:0.1:2:
n = 1;
  P1(n) = romberg(@(x)tempo(1,x), 0, m, 5);
  P2(n) = romberg(@(x)tempo(2,x), 0, m, 5);
  P3(n) = romberg(@(x)tempo(3,x), 0, m, 5);
 n = n +1:
X = 0:0.1:2:
plot(X, P1, '-o');
hold on
plot(X, P2, '-*');
plot(X, P3, '-s');
hold off
legend('Sigma = 1', 'Sigma = 2', 'Sigma = 3', 'Location', 'SE')
```

Figura 6: Script *Exerc*5

Este script tem um funcionamento semelhante ao script Exerc2, calculando o valores da aproximação de Romberg nos quais o extremos superior varia de 0.1 a 2, com espaçamento 2. No entanto, este difere do anterior, no sentido em que também calcula os mesmos valores quando  $\sigma$  é 2 e 3. Com este script cria-se também um gráfico que coloca as três retas lado a lado permitindo a sua comparação:

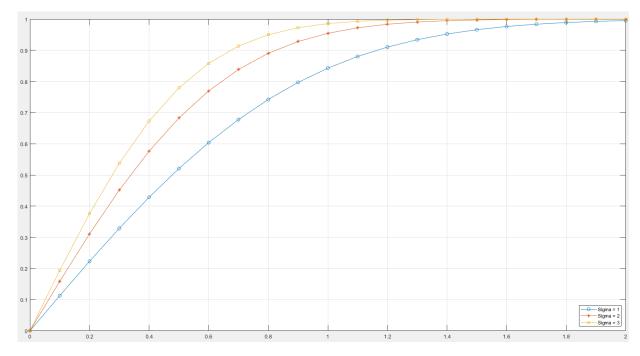


Figura 7: Efeito da variação de sigma

Por observação dos resultados, torna-se evidente que o aumento do valor de  $\sigma$  resulta numa convergência mais rápida a 1.

## 3.6 Aproximação de M(1) = $\int_0^\infty t D_\sigma(t) dt$

Na pergunta 6, é nos pedido para calcular o valor do seguinte integral:

$$M(\sigma) = \int_0^\infty t D_\sigma(t) dt \tag{33}$$

Primeiramente, começamos por criar um novo script para representar a variação na função a integrar.

Figura 8: Função tempo alt

Dado ser impossível computar o limite superior  $\infty$ , usamos um valor de limite elevado o suficiente para que qualquer aumento do mesmo não leve a variações significativas (designado  $t_{max}$ ). Para encontrar tais valores, foi usado o seguinte script.

```
function tmax = t_max(func,max)
r_ant = romberg(func,0,0.01,max);
for T = 0.02:0.01:20
    r = romberg(func,0,T,max);
    if abs(r-r_ant)<= 10^-12
        t = T;
        break
end
    r_ant = r;
end
tmax = t;
end</pre>
```

Figura 9: Função  $t_{max}$ 

Desta forma é possível calcular os integrais sucessivos com o limite superior a variar de 0.01 a 20, com incrementos de 0.01. Após calcularmos um dado intervalo, verificamos se a diferença do integral para o integral anterior for inferior a  $10^{-12}$ , paramos e devolvemos o valor do extremo superior encontrado.

Usando este script, podemos encontrar o  $t_{max}$  quando  $\sigma=1$ , o que nos permite calcular o integral para esse mesmo valor.

```
M(1) = 0.564189583533131
```

De seguida criou-se o seguinte script para calcular todos os valores dos  $t_{max}$ , consoante os valores de  $\sigma$ .

```
%Script para o exercicio 6, na qual se procura obter todos os valores de
%tmax
function tmaxs = t_max_calculator()
n = 1;
tmaxs = 0.1:0.1:2;
inte = 0.1:0.1:2;
x = 0.1:0.1:2;
for sigs = 0.1:0.1:2
    tmaxs(n) = t_max(@(x)tempo_alt(sigs, x), 15);
    inte(n) = romberg(@(x)tempo_alt(sigs, x), 0, tmaxs(n), 15);
    n = n +1;
end
plot(x, inte, '-o');
grid on
end
```

Figura 10: Função t max calculator

Tendo os valores de  $t_{max}$ , conseguimos criar o gráfico que descreve a variação da integral consoante o valor de  $\sigma$ .

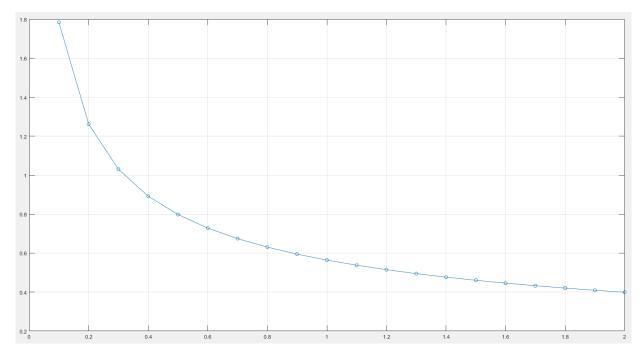


Figura 11: Variação integral segundo  $\sigma$ 

Ao analisar a variação da integral segundo  $\sigma$  verifica-se que há uma convergência para valores próximos de 0.4, a medida que  $\sigma$  aumenta.

É de notar que devido ao rápido crescimento da função e aos arredondamentos que o Matlab faz quando guarda as variáveis, o que leva a perdas de precisão, torna-se difícil obter resultados com grandes precisões num tempo de computação razoável, dessa forma as scripts que mostramos acima, e que se encontram na pasta zipada, consideram o valor de  $t_{max}$  aceitável quando a aproximação da integral apenas tem variações na ordem de  $10^{-12}$ , obtidos em cerca de 80s, no entanto em anexo encontram-se versões da script que só consideram aceitáveis variações na integral na ordem dos  $10^{-15}$ , apesar de isso levar a que tenha tempos de computação excessivamente elevados(895s).

Por fim, podemos fazer a verificação analítica do integral de forma a verificar o erro. Sabendo que:

$$\int \frac{2x\sqrt{\sigma}}{\sqrt{\pi}} e^{-\sigma x^2} = -\frac{e^{-x\sigma^2}}{\sqrt{x}\sqrt{\sigma}} \tag{34}$$

Podemos desenvolver uma script para calcular os erros da aproximação que calculámos.

```
%Function calculate errors - calcula o erro da aproximação de romberg para
% a integral da função tempo_alt quando o extremo superior é igual ao valor
% obtido pela função t_max
function erros = calculate_errors()
    t_maxs = t_max_calculator;

real_values = 0.1:0.1:2;
    approximations = 0.1:0.1:2;
    n = 1;
    for sig = 0.1:0.1:2
        value = -((exp((-(t_maxs(n))^2)*sig))/(sqrt(pi)*sqrt(sig))) + (exp(0)/(sqrt(pi)*sqrt(sig)));
        real_values(n) = value;
        approximations(n) = romberg(@(x) tempo_alt(sig, x), 0, t_maxs(n), 15);
        n = n +1;
    end

    difs = approximations - real_values;
    erros = abs(difs);
end
```

Figura 12: Script calculate errors

A script em cima começa por obter os valores dos extremos superiores do intervalo, de seguida executa um loop no qual calcula o valor analítico e o valor aproximado pelo método de Romberg e guarda esses valores em vetores diferentes. Por fim, acaba por fazer a diferença entre esses dois valores, e devolve o valor absoluto dessa diferença.

σ	0,1	0,2	0,3	0,4	0,5	0,6	0,7	0,8	0,9	1
Erro ( $\times 10^{-8}$ )	0,47	0,33	0,27	0,24	0,21	0,19	0,18	0,17	0,16	0,15
σ	1,1	1,2	1,3	0,4	0,5	0,6	0,7	0,8	0,9	1
Erro ( $\times 10^{-8}$ )	0.14	0.14	0.13	0.13	0.12	0.12	0.12	0.11	0.11	0.11

Tabela 5: Erros de aproximação

Ao verificar os erros, podemos concluir que a nossa aproximação apresenta resultados bastante satisfatórios dado todos os erros se encontrarem na ordem dos  $10^{-8}$ . Tal como foi dito anteriormente, seria possível encontrar valores de  $t_{max}$  para os quais a aproximação seria mais precisa, no entanto é importante considerar que o aumento de precisão levaria a um aumento considerável do tempo computacional.

#### 4 Conclusão

Através da realização deste trabalho foi-nos possibilitada a resolução de um problema da vida real, permitido-nos explorar variados conceitos da integração numérica ao longo da resolução das questões enumeradas no enunciado deste projeto.

Simultaneamente, também foi possível o estudo, compreensão e aplicação de um método de integração numérica mais avançado do que os estudados em aula, o Método de Romberg.

Desta forma, conseguimos compreender algumas aplicações deste método, como de algoritmos envolvendo questões de convergência e de precisão, e incluir ainda as respetivas representações gráficas, através da ferramenta Matlab. Com isto, concluímos o quão importante é a obtenção de valores que sejam o mais perto dos valores reais, tanto quanto possível, de forma a poder prever o comportamento de tudo o que possa ter uma descrição matemática.

#### 5 Referências

- 1. https://fenix.tecnico.ulisboa.pt/downloadFile/1970943312408383/NOTASdeAULAS\_MC.pdf
- 2. https://www.youtube.com/watch?si=EFilWWPRgXSE7ukf&v=-tpBLjg-VCw&feature=youtu.be
- 3. https://www.youtube.com/watch?si=9NFyfTs\_8TtRawXU&v=HtkylnbJklE&feature=youtu.be
- $4. \ \texttt{https://www.youtube.com/watch?si=J0yPWoDtqZwbAntR\&v=vzo47UoDwDA\&feature=youtu.be}$
- 5. https://www.youtube.com/watch?v=oAhOqTJtSuk