



CIÊNCIA DA COMPUTAÇÃO

MATEMÁTICA COMPUTACIONAL (6900/1) MÉTODO DE BAILEY PARA CÁLCULO DA EXPONENCIAL DE EULER

Professor Dr. Airton Marco Polidório

Discentes:

Luca Mattosinho Teixeira RA 124316 Paula Fernandes Torres RA 123565

> MARINGÁ 2024



1. INTRODUÇÃO

A busca por métodos eficientes e precisos na computação de funções matemáticas fundamentais é uma constante na área da Matemática Computacional, cujo principal objetivo é efetuar cálculos com precisão e menor custo de tempo possível. No entanto, alcançar esse objetivo muitas vezes é um desafio, já que as máquinas possuem limitações físicas e muitos problemas matemáticos, por natureza, exigem processamentos que extrapolam a capacidade de armazenar números muito grandes ou muito pequenos, os quais as máquinas enfrentam dificuldades para manipular e armazenar com precisão. Assim, os métodos existentes na Matemática Computacional servem para que seja possível contornar essas limitações. Essa busca constante por soluções mais eficientes é vital não apenas para o avanço da Matemática Computacional, mas também para sua aplicação prática em diversos campos onde cálculos precisos e rápidos são essenciais.

2. OBJETIVO

No âmbito deste trabalho, iremos calcular a função exponencial de Euler através do Método de Bailey, destacando como as séries de Taylor são empregadas para aproximar o valor dessa função elementar e como a redução do argumento colabora para que erros causados ao multiplicar números no padrão IEEE-754 não se propaguem com tanta facilidade.

3. MÉTODO DE BAILEY PARA CÁLCULO DA EXPONENCIAL DE EULER

Para a aproximação da função e^x , para qualquer x, utilizaremos a estratégia de reduzir o valor do argumento x, para conseguir computá-la utilizando valores menores e assim atingir maior precisão em menor tempo. Sabemos que é possível calcular o valor de e^x através da série de Taylor:

$$e^{x} = 1 + \frac{x}{1!} + \frac{x^{2}}{2!} + \frac{x^{3}}{3!} + \frac{x^{4}}{4!} + \dots + \frac{x^{n}}{n!}$$



Entretanto, vimos em sala de aula que o erro propaga-se mais rápido no computador quando valores grandes são utilizados em multiplicações e divisões. Por isso, a estratégia utilizada por Bailey, é reduzir o valor do argumento através da seguinte expressão:

$$e^x = e^{[x]} \times e^{x-[x]}$$

Assim, temos que [x] = k, $k \in \mathbb{Z}$. Portanto, [x] representa a parte inteira e x - [x] representa a parte fracionária do número x. A resolução de e^k é separada em dois casos. Caso k seja par, temos que:

$$e^k = (e^{\frac{k}{2}})^2$$

Caso k seja ímpar:

$$e^k = e \times (e^{\frac{k-1}{2}})^2$$

E ainda, caso x < 0:

$$e^k = \frac{1}{e^k}$$

Agora para o cálculo da parte fracionária $e^{x-\lfloor x\rfloor}$, o método de Bailey prevê a seguinte expressão:

$$e^{x} = 2^{n} \times (e^{r})^{256}$$

Em que e^r é calculado através da série de Taylor apenas até o quarto termo, e as constantes r e n são dadas como:

$$r = \frac{x - n \times \ln 2}{2}$$

$$n = \left\lceil \frac{x - \ln 2}{\ln 2} \right\rceil$$

$$e^{r} = 1 + \frac{r}{1!} + \frac{r^{2}}{2!} + \frac{r^{3}}{3!} + \frac{r^{4}}{4!}$$



4. CÓDIGO FONTE

```
Python
from math import ceil, log, exp, floor
from IEEE754 import Dec2IEEE
import matplotlib.pyplot as plt
MATEMÁTICA COMPUTACIONAL (6900/1)
MÉTODO DE BAILEY PARA CÁLCULO DA EXPONENCIAL DE EULER
Professor Dr. Airton Marco Polidório
Discentes:
Luca Mattosinho Teixeira RA 124316
Paula Fernandes Torres RA 123565
# Constantes dos intervalos para os valores de argumento
ln2 = log(2)
inicio = -200
fim = 0
passo = 1
# Função para obter a fração da mantissa
def fracao_da_mantissa(mantissa_binaria):
 decimal = 0.0
 expoente = -1
 for bit in mantissa binaria:
   if bit == '1':
     decimal += 2**expoente
   expoente -= 1
 return decimal
def decimal_para_binario(numero_decimal):
 if numero_decimal == 0:
   return '0'
```



```
binario = ''
 while numero_decimal > 0:
   resto = numero_decimal % 2
   binario = str(resto) + binario
   numero_decimal //= 2
 return binario
def mantissa_ieee(num: Dec2IEEE):
 bin = decimal_para_binario(num.Fbits.f)
 mantissa = 1 + fracao_da_mantissa(bin)
 return mantissa
# Método de Bailey que calcula a exponencial de Euler
def bailey(x: Dec2IEEE):
 k1 = int(x.x)
 k2\_sinal = x.x - k1
 if k1%2:
   res = Dec2IEEE(pow(exp(abs(k1)/^2), ^2))
 else:
   res = Dec2IEEE(exp(1)*(pow(exp((abs(k1)-1)/2), 2)))
 if k1 < 0:
   res = Dec2IEEE(1/res.x)
 k2 = abs(k2\_sinal)
 n = ceil((k2 - (ln2/2))/ln2)
 r = (k2 - (n * 1n2)) / 256
 (0.0416666666666664 * r)))))
 expr256 = Dec2IEEE(pow(expr, 256))
 expr256.Fbits.e += n
 if k2_sinal<0:</pre>
   expr256.x = 1/expr256.x
 expx = expr256.x * res.x
 return expx
```



```
# Declaração das listas que armazenam os valores necessários
argumentos = []
corretos = []
aproximados = []
erros = []
# Função que monta as listas com os resultados aproximados e
corretos da exponencial de Euler
def calculo_valores():
 for i in range(inicio, fim, passo):
   i /= 100
   num = Dec2IEEE(i)
   num.x = round(num.x, 10)
   aproximado = bailey(num)
   correto = exp(num.x)
   argumentos.append(num.x)
   corretos.append(correto)
   erros.append(abs(correto - aproximado))
   aproximados.append(aproximado)
def grafico_resultados():
 plt.plot(argumentos, corretos, label='Corretos', linestyle='-',
color='red')
 plt.plot(argumentos, aproximados, label='Aproximados',
linestyle='-', color='blue')
 plt.title('Valores obtidos da função exponencial de Euler')
 plt.xlabel('Argumento')
 plt.ylabel('Valores')
 plt.legend()
 plt.grid(True)
 plt.show()
def grafico_erros():
 plt.plot(argumentos, erros, label='Erro')
 plt.title('Análise de Erros da Aproximação de Bailey')
 plt.xlabel('Argumento')
 plt.ylabel('Erro')
 plt.legend()
```



```
plt.grid(True)
plt.show()

if __name__ == "__main__":
   calculo_valores()
   grafico_erros()
   grafico_resultados()
```

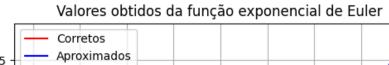
O código foi feito na linguagem Python contendo como única dependência a biblioteca *matplotlib* que pode ser obtida para Windows ou Linux através do comando no terminal:

```
Unset
pip install matplotlib
```

5. AVALIAÇÃO DOS RESULTADOS

Os valores de e^x calculados utilizando o método de Bailey, referenciados pela legenda "Aproximados" no gráfico, foram comparados com os resultados obtidos pela função exp(x), referenciados pela legenda "Corretos":





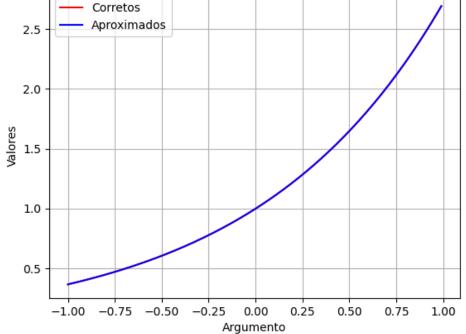


Figura 1: valores obtidos de e^x para valores de argumento de -1 a 1.

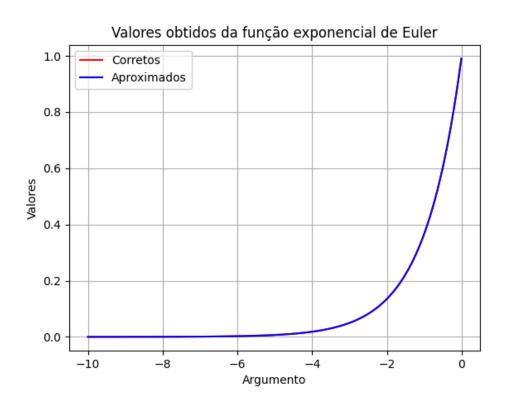


Figura 2: valores obtidos de e^x para valores de argumento de -10 a 0.



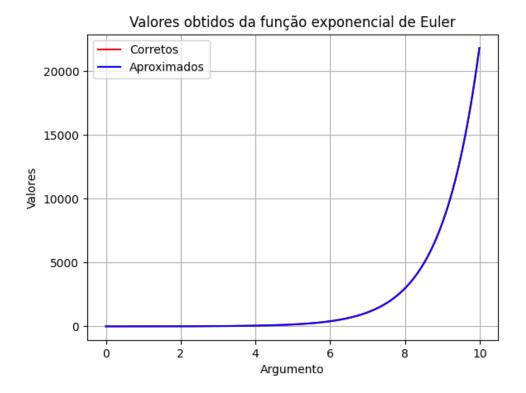


Figura 3: valores obtidos de e^x para valores de argumento de 0 a 10.

Nas Figuras 1, 2 e 3 é possível ver como a função utilizando o método de Bailey alcançou os mesmos resultados da função exp(x). Nos gráficos é possível ver como as funções se sobrepõem, ou seja, como os valores aproximados seguem os valores corretos. E assim é possível perceber como o método de Bailey fornece bons resultados até certos valores de argumento.





Figura 4: valores obtidos de e^x para valores de argumento de -100 a 100.

Na Figura 4 é visível como os resultados alcançados utilizando o método de Bailey seguem os resultados da função exp(x). Porém, quando e^x se torna muito grande, a linguagem Python utiliza uma notação de número infinito, inf, para os valores calculados pelo método de Bailey. Sendo assim, é perceptível que os valores calculados pelo método de Bailey não acompanham os valores da função exp(x), porque enquanto ela continua crescendo, a outra somente retorna inf, que não é um número comparativo no gráfico.

6. AVALIAÇÃO DO ERRO

Os resultados obtidos através da análise do erro calculado entre os valores calculados pela função utilizando o método de Bailey e a função exp(x) são descritos através dos gráficos abaixo:



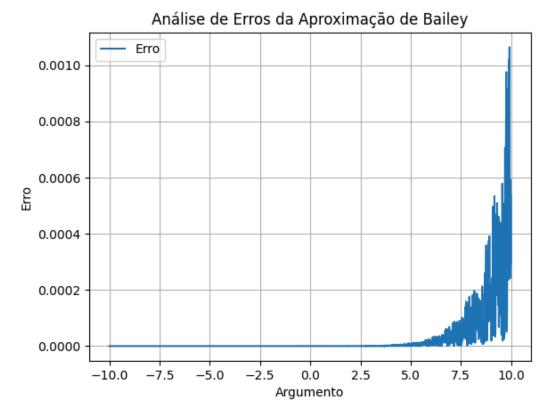


Figura 5: análise do erro para valores de argumento de -10 a 10.

O gráfico aparenta ter um aumento significativo do erro conforme o aumento do argumento, isso se dá pelo comportamento da função e^x e pela escala do gráfico. Como $\lim_{x\to\infty}e^x=\infty$, a linguagem Python define o valor de e^x como \inf quando ele se torna muito grande. Além disso, como o $\lim_{x\to-\infty}e^x=0$, e^x é calculado como 0 para valores menores de argumento. Portanto, conforme o argumento tende a ficar menor, o erro calculado sempre é 0, pois a função de aproximação de Bailey e a função exp(x) retornam 0 para e^x . Já quando o argumento tende a ficar maior, o erro é calculado pela diferença entre o resultado obtido pela função exp(x) e a função utilizando o método de Bailey, e assim o erro é maior do que zero. No gráfico, essa diferença aparenta ser grande justamente porque para valores menores de argumento, e^x é sempre zero e portanto o erro também é sempre 0. Nos gráficos abaixo é possível ver os valores detalhados para alguns intervalos pela mudança de escala:



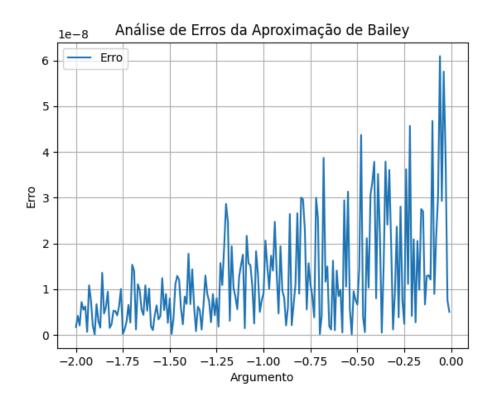


Figura 6: análise do erro para valores de argumento de -2 a 0.

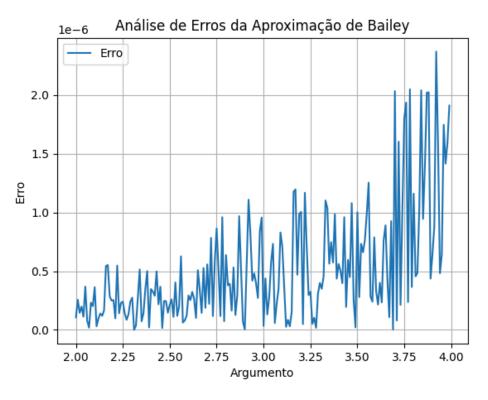


Figura 7: análise do erro para valores de argumento de 2 a 4.



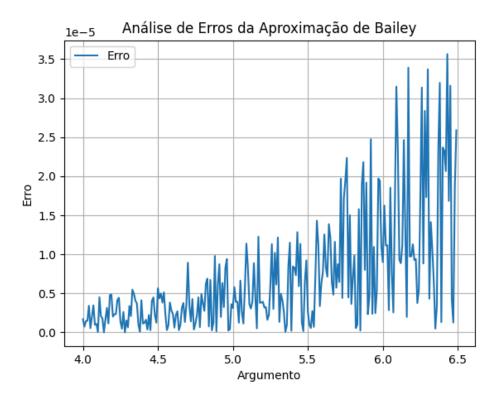


Figura 8: análise do erro para valores de argumento de 4 a 7.

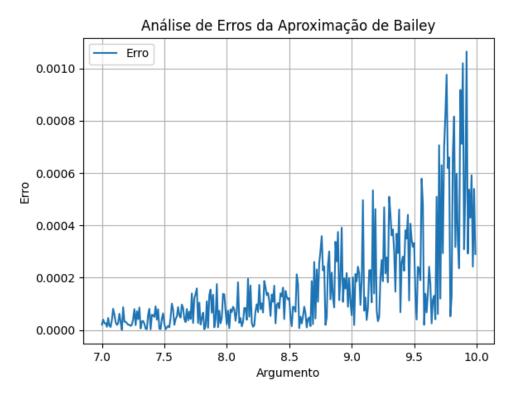


Figura 9: análise do erro para valores de argumento de 7 a 10.



Ao analisar todos os gráficos obtidos, é possível enxergar um padrão no comportamento do erro. O erro se propaga mais rápido conforme o valor do argumento aumenta. Para o intervalo de -2 a 0 (Figura 6), o erro alcançou a oitava casa decimal. Já para o intervalo de 2 a 4 (Figura 7), o erro se propagou para a sexta casa decimal. No intervalo de 4 a 7 (Figura 8), atingiu a quinta casa decimal. E por fim, no intervalo de 7 a 10 (Figura 9), o erro alcançou a quarta e a terceira casa decimal.

7. CONCLUSÃO

Em conclusão, reduzir o valor do argumento da função exponencial e utilizar o método de Bailey é uma estratégia eficaz para alcançar maior precisão em menor tempo, minimizando os erros causados por limitações na representação de números de ponto flutuante.

Os resultados alcançados com o método de Bailey correspondem aos resultados obtidos pela função exponencial de Euler, ainda que os resultados sejam muito grandes, pois caso seja necessário é possível calcular o valor retornado representado somente como *inf* pelo Python e compará-lo ao exp(x).

Com a análise do erro vista nas Figuras 6, 7, 8 e 9 conclui-se que o erro se propaga mais rápido conforme o valor do argumento aumenta, este comportamento é esperado, como foi visto teoricamente em sala de aula.

Esses resultados reforçam o estigma aprendido em sala de aula de que "computadores lidam melhor com números pequenos" e indicam que os métodos aproximativos podem ser eficientes em situações onde a precisão máxima não é o foco, mas sim a eficiência computacional.

8. REFERÊNCIAS

[1] American National Standards Institute / Institute of Electrical and Electronics Engineers: IEEE Standard for Binary Floating-Point Arithmetic, ANSI/IEEE Std 754-1985, New York, 1985.