Questão Desafio - MT 1

Dupla: Conrado Luiz e Luíza Guedes

Problema: Máquina te Turing que computa a soma de dois números binários, separados por o símbolo +.

1 - Descrição de alto nível

A nossa MT funciona em algumas etapas para conseguir computar a soma dos números binários. Tomando como exemplo a soma de 2 + 2, em binário 10 + 10, a máquina inicia com a seguinte fita:

$$q_0 10 + 10$$

 Criar o espaço que será usado para computar o resultado. Nessa etapa, a MT soma a quantidade de algarismos dos dois números para garantirmos que não irá ocorrer um problema de overflow com a soma dos números. No final dessa etapa, a fita fica da seguinte forma:

$$BXY + Xq_4Y = EEEEB$$

2. A segunda etapa consiste em, ao mesmo tempo que transformamos os X em 1 e os Y em 0, colocamos o segundo número na parte da palavra que ficará o resultado (parte com os E). No final dessa etapa, a MT também converte os símbolos E restantes no final da fita para 0, para que possamos realizar as somas nele. Ao terminar essa etapa, a fita está conforme abaixo:

$$BXY + 10 = 001q_{12}0B$$

3. A terceira etapa é simples, precisamos voltar para o inicio da palavra para começar a computar a soma dos números. Nesse processo, também precisamos transformar de volta os X e Y em 1s e 0s do primeiro número, respectivamente. No final dessa etapa, a fita está dessa foram:

$$B q_{14}10 + 10 = 0010B$$

4. A quarta etapa consiste do decremento do primeiro número. Para fazer essa computação, utiliza-se da propriedade do complemento de 2 do número binário. Primeiro o número binário é convertido para seu complemento de 2, depois a MT incrementa o complemento, após isso o complemento é retornado para o número, já com o decremento realizado. Após o processo dessa etapa, a fita se encontra da seguinte forma:

$$B 01 + q_{18}10 = 0010B$$

5. quinta etapa, percorre a fita até a extremidade da direita para incrementar o resultado. Esse processo é feito trocando todos os 1s por 0s, da direita para esquerda, até encontrarmos um 0. Quando esse 0 é encontrado, trocamos ele por 1. Após terminar o processo de incremento, a MT retorna a cabeça da fita para a extremidade da esquerda, para repetir a etapa 4. Após o termino da etapa 5, a fica se encontra da seguinte forma:

$$B q_{14}01 + 10 = 0011B$$

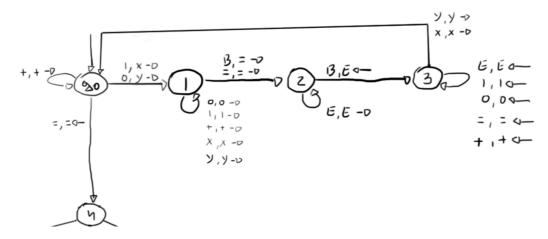
6. Após a MT repetir as etapas 4 e 5 até o complemento de 2 do primeiro número ser todo 1, ele entra na etapa 6. Nessa etapa, a MT percorre a fita da extremidade da esquerda até encontrar o símbolo =, após isso ela fazemos algumas verificações para saber onde está o início da resposta. Se a resposta for toda 0, a MT termina no estado q28. Se a resposta consistir de apenas um 1, a MT termina no estado q27. Para todos os outros casos, a MT termina no estado q24. Todos os términos deixam o ponteiro da fita no inicio da resposta, de forma que, se lermos a fita a partir de onde a MT deixou o ponteiro até a extremidade da direita, obteremos a resposta da soma.

$$B\ 00 + 10 = 0q_{24}100B$$

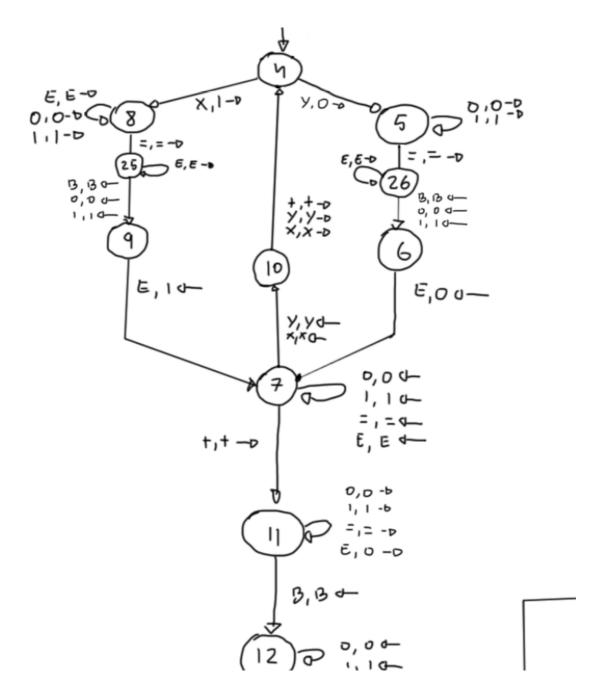
2 - Descrição formal

Nessa seção serão apresentadas as descrições formais de cada etapa, para melhor compreensão das etapas, e no final será apresentado a MT por completo.

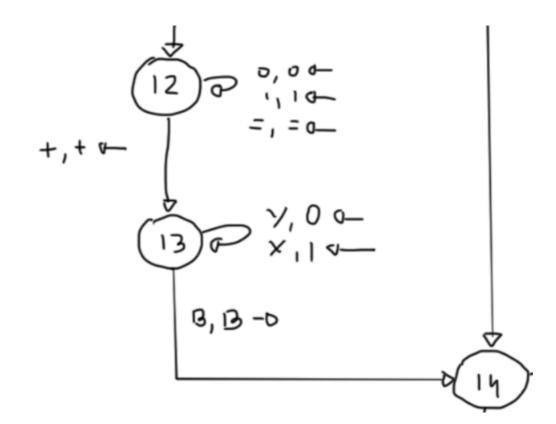
Etapa 1



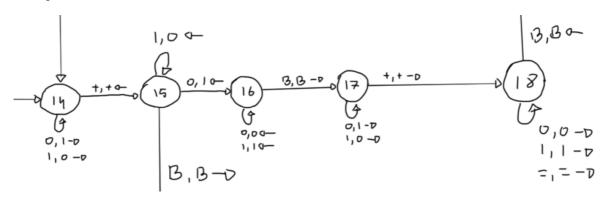
Etapa 2



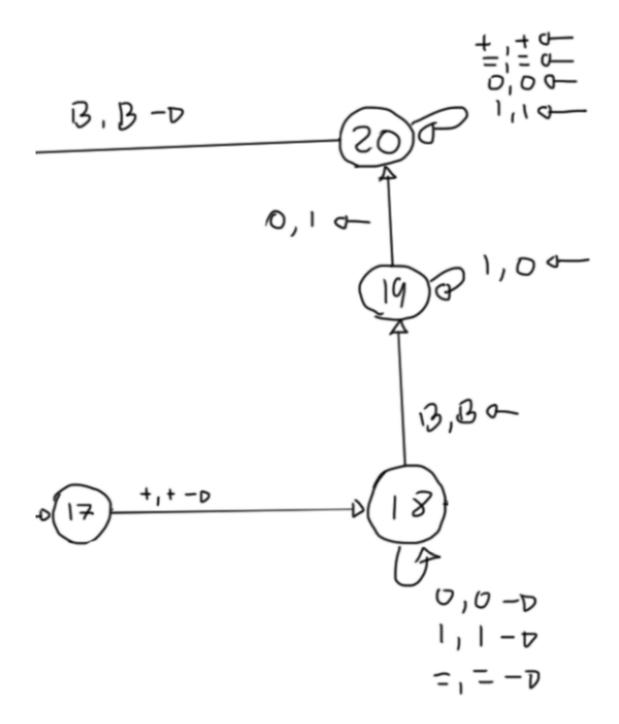
Etapa 3



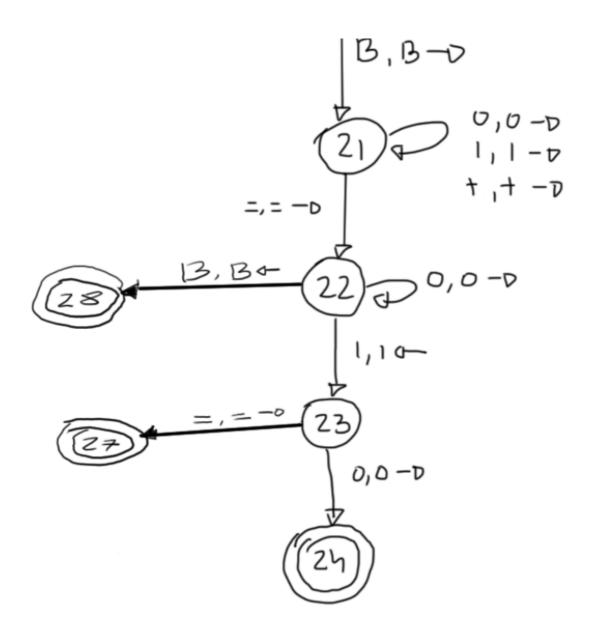
Etapa 4



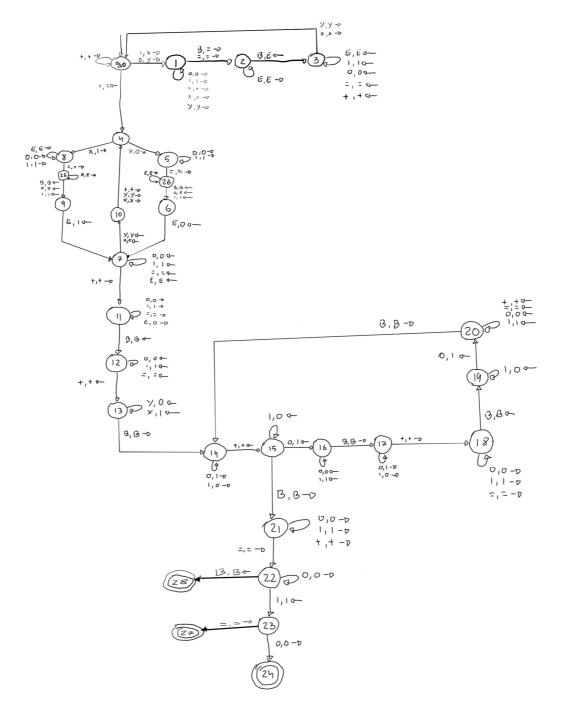
Etapa 5



Etapa 6



Maquina de Turing completa



Testes unitários

Como a natureza do problema é de fácil computação e teste, foi decidido fazer uma bateria de 10.000 testes automatizados, iterando sobre todas as combinações de números de 0 à 100. Para isso foi utilizado o código abaixo:

```
for i in range(100):
    for j in range(100):

    # Tranformando os indices para binário (tipo string)
    n1 = bin(i)
    n2 = bin(j)

# Montando a fita inicial
    fita = [*n1[2:], '+', *n2[2:]]
```

```
# Calculado o resultado esperado e transformando para binário
result = bin(i + j)[2:]

# Computando a resposta com a MT
fita_resultante, ponteiro = movimento(M, fita)

# Lendo a resposta da fita e juntando numa string para comparar
result_mt = ''.join(read_strip_until_end(fita_resultante, ponteiro))

# Criando a função de teste parametrizada
test_name = f'test_{i}_{j}'
exec(
    f"""def {test_name}(): assert {result} == {result_mt}"""
)
```

Nesse código é feito um *nested loop* para iterar sobre todas as combinações de números entre [0,100). Os números são transformados em binário pela função *bin* do *python*, que retorna uma *string 0b10*, para um input do número 2 em base 10, por exemplo. Em seguida, a fita inicial é montada pegando só a parte do número retornado pela função *bin*, ou seja, excluindo o *0b* e pegando apenas *10*. Após feito isso, o resultado da soma dos dois números é computado e transformado em binário, da mesma forma que foi feita a construção da fita.

Com isso feito, foi utilizada a função de movimento da MT, que recebe a definição da MT e a fita inicial. A função de movimento retorna a fita resultante, com a resposta da soma computada pela MT e a posição na fita que o ponteiro foi deixado pela MT. Para obter a resposta limpa, sem os símbolos de fita vazia, etc, é utilizada a função *read_strip_until_end* que recebe como parâmetros a fita resultante da computação da MT e o índice que o ponteiro foi deixado. Essa função apenas lê a fita da posição que o ponteiro foi deixado pela MT até a extremidade da direita da fita, removendo os símbolos vazios. O retorno dessa função é um *array* com cada posição contendo um símbolo da resposta. Para transformar o *array* numa *string*, para ser comparada a resposta esperada, os símbolos do *array* são juntados em uma *string*. Com a resposta esperada, e a resposta da MT, uma função parametrizada é criada para ser passiva de teste, pelo módulo *pytest*.

O código acima foi rodado conforme explicitado abaixo, com o pipe para um arquivo *tests.txt* para salvar o output do *pytest*:

```
py -m pytest .\unit.py > tests.txt
```

O código acima produz o arquivo *tests.txt* abaixo, com todos os testes passando:

| | 6%] |
|-------|--------------|
| [| 7%] |
| L | 7%] 8%] |
| L | 6%] 9%] |
| Г | 10%] |
| _ | 10%] |
| _ | 11%] |
| _ | 12%] |
| _ | 12%] |
| [| 13%] |
| Ε | 14%] |
| [| 15%] |
| [| 15%] |
| [| 16%] |
| | 17%] |
| | 17%] |
| _ | 18%] |
| _ | 19%] |
| _ | 20%] |
| _ | 20%] |
| _ | 21%] |
| _ | 22%] 22%] |
| _ | 23%] |
| _ | 24%] |
| _ | 25%] |
| _ | 25%] |
| [| 26%] |
| [| 27%] |
| [| 28%] |
| Γ | 28%] |
| _ | 29%] |
| | |
| _ | _ |
| _ | _ |
| _ | _ |
| | |
| | 33%] 34%] |
| _ | _ |
| _ | _ |
| | |
| _ | 37%] |
| [| 38%] |
| [| 38%] |
| [| 39%] |
| Ε | 40%] |
| _ | _ |
| | 41%] |
| _ | _ |
| _ | _ |
| _ | _ |
| | |
| | |
| _ | _ |
| _ | _ |
| L | /0] |

| _ | 48%] |
|-------|--------------|
| _ | 48%] |
| _ | 49%] |
| | 50%] 51%] |
| _ | 51%] |
| _ | 52%] |
| _ | 53%] |
| - | 53%] |
| _ | 54%] |
| [| 55%] |
| Ε | 56%] |
| Ε | 56%] |
| [| 57%] |
| Γ | 58%] |
| | 58%] |
| | 59%] |
| _ | 60%] |
| - | 61%] |
| _ | 61%] |
| _ | 62%] |
| _ | 63%] |
| _ | 64%] |
| _ | 64%] 65%] |
| _ | 66%] |
| _ | 66%] |
| _ | 67%] |
| _ | 68%] |
| | 69%] |
| Ε | 69%] |
| Ε | 70%] |
| Ε | 71%] |
| Γ | 71%] |
| | |
| _ | _ |
| - | |
| | |
| | 75%] |
| _ | 76%] |
| _ | _ |
| | 78%] |
| _ | 79%] |
| _ | 79%] |
| | 80%] |
| | 81%] |
| Ε | 82%] |
| Ε | 82%] |
| [| 83%] |
| [| 84%] |
| _ | _ |
| _ | _ |
| | |
| | 87%] |
| _ | 87%] |
| _ | _ |
| L | 89%] |

Métricas e Complexidade temporal

Para verificar a complexidade temporal da MT, foi feita uma amostra aleatória de tamanho 1000, pegando números de 0 à 1000, transformando em binário e computando a soma pela MT. O código abaixo foi utilizado:

```
np.random.seed(10)
    n\_sucesso = 0
    len_palavras = []
    timings = []
    for _ in range(1000):
        i = np.random.randint(0, 1000)
        j = np.random.randint(0, 1000)
        n1 = bin(i)
        n2 = bin(j)
        fita = [*n1[2:], '+', *n2[2:]]
        len_palavras.append(len(fita))
        result = bin(i + j)[2:]
        print(i, j)
        ts = time()
        fita_resultante, ponteiro = movimento(M, fita)
        te = time()
        timings.append((te-ts) * 1000)
        result_mt = ''.join(read_strip_until_end(fita_resultante, ponteiro))
   X = sm.add_constant(len_palavras)
    model = sm.OLS(timings, X)
    result = model.fit()
    regression_line = [result.params[0] + result.params[1]*len_palavra for
len_palavra in len_palavras]
```

```
exp, _ = curve_fit(lambda t, a, b: a*np.exp(b*t), len_palavras, timings)

exp_x = np.linspace(min(len_palavras), max(len_palavras))
exponential_line = [exp[0]*np.exp(exp[1]*x) for x in exp_x]

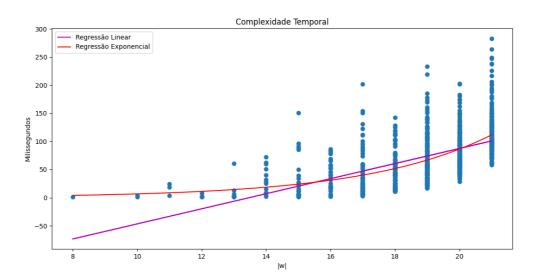
fig, ax = plt.subplots()

ax.plot(len_palavras, regression_line, c='m', label='Regressão Linear')
ax.plot(exp_x, exponential_line, c='r', label='Regressão Exponencial')

ax.scatter(len_palavras, timings)
ax.legend()
ax.set_title('Complexidade Temporal')
ax.set_title('Complexidade Temporal')
ax.set_ylabel('|w|')
ax.set_ylabel('Milissegundos')
plt.show()
```

Para construção do gráfico, a biblioteca *matplotlib* foi utilizada. As bibliotecas *statsmodels* e *scipy* foram utilizadas para fazer as linhas de tendência, regressão linear e regressão exponencial. Foi utilizado um seed de 10 pelo *numpy* para que os resultados sejam reproduzíveis.

O gráfico de complexidade da MT foi gerado:



É possível observar que a regressão exponencial captura melhor o comportamento da MT. A medida que o tamanho da palavra cresce, o tempo de computação da MT aumenta de forma exponencial.