

Lista 1 - PMR3201

Thiago Martins, Fabio G. Cozman

2019

Exercícios

1. (PSUB 2018) Seja a seguinte função, $f(x)$ definida de inteiros positivos para inteiros positivos: Se x é par, $f(x) = x/2$. Se x é ímpar, $f(x) = 3x + 1$. Considere a sequência $\{a_0, a_1, \dots, a_n, \dots\}$ tal que $a_{i+1} = f(a_i)$. A conjectura de Collatz propõe que, não importa qual o valor de a_0 (desde que inteiro positivo), existe *sempre* um valor n finito tal que $a_n = 1$. A veracidade da conjectura de Collatz ainda é um problema em aberto na matemática.

- a) Escreva uma função que, para um dado a_0 , calcula o menor valor de n tal que $a_n = 1$. Use a seguinte assinatura:

```
def collatz_n(a):
```

Onde a é um inteiro positivo com o valor a_0 de sua sequência. Sua função deve retornar o primeiro n tal que $a_n = 1$.

- b) O código que você escreveu corresponde a um algoritmo? Discuta.

2. (P1 2017) Uma sequência $A = \{a_0, \dots, a_{2n-1}\}$ é dita *supercrecente* se:

$$a_i > \sum_{j=0}^{i-1} a_j$$

$$a_i > 0$$

Ou seja, cada elemento é *positivo e estritamente maior* que a soma dos seus anteriores. Por exemplo, a sequência $[1, 2, 3]$ *não* é supercrecente, enquanto que a sequência $[2, 3, 6]$ é. Escreva em Python uma função que verifica se uma dada sequência é supercrecente. Use a seguinte assinatura: `supercrecente(a)`, onde a é a sequência. A função deve retornar `True` se a é supercrecente e `False` caso contrário. A sua função deve ter complexidade linear $\mathcal{O}(N)$. Explique o comportamento da sua função no caso de uma sequência nula.

3. (P1 2017) Seja $A = \{a_0, \dots, a_{2n-1}\}$ uma sequência com número *par* de elementos. Chamemos de operação de *redução de pares* a operação em que cada par de elementos *consecutivos* (a_i, a_{i+1}) é substituído por a_i se $a_i = a_{i+1}$ ou é *eliminado* se $(a_i \neq a_{i+1})$. Por exemplo, esta operação aplicada à sequência $[1, 2, 2, 1, 1, 1, 3, 3, 3, 1]$ transforma-a na sequência $[1, 3]$ (verifique!).

- a) Seja N o tamanho original da sequência. O tamanho *máximo* da sequência obtida pela operação de redução de pares é $N/2$, e o tamanho mínimo é 0 (uma sequência nula). Forneça exemplos de ambos os casos com sequências de 6 elementos.

- b) Escreva em Python a função `reduz` que recebe uma sequência com um número *par* de elementos e transforma-a (substituindo os elementos originais!) pela sequência resultante da operação de redução de pares *sem uso de espaço auxiliar*. Você deve *modificar* a sequência recebida, inclusive no seu tamanho e só deve usar um número fixo de variáveis escalares. Use a seguinte assinatura:

```
def reduz(a):
```

Onde a é a sequência sobre a qual deve-se fazer a operação. *Lembrete:* Em Python, o tamanho de um vetor a pode ser *reduzido* a um tamanho n em tempo constante com o comando `(com n \leq len(a))`:

```
del a[n:]
```

- c) Escreva em notação *Big Oh* a complexidade do seu algoritmo em função do tamanho da sequência original N .
4. (Adaptado de PSUB 2016) Uma sequência A é dita *subsequência* de outra sequência B se é possível transformar B em A removendo-se elementos mantendo-se a ordem original. Por exemplo, a sequência $\{2, 5, 1\}$ é subsequência da sequência $0, 2, 1, 1, 5, 2, 1$. Por outro lado, a sequência $\{1, 2, 2\}$ *não* é subsequência da sequência $2, 0, 1, 2$. Escreva uma função em Python que determina se uma sequência é subsequência de outra. Use a seguinte assinatura:

```
def checa_subsequencia(x, y):
```

Esta função deve retornar `True` se o vetor x é subsequência do vetor y e `False` caso contrário. O seu algoritmo deve ter complexidade *linear*, ou seja, $\mathcal{O}(N)$, onde N é o tamanho do vetor y .

5. (Adaptado da PSUB-2015) O algoritmo de Euclides Extendido é um dos algoritmos necessários para a geração de chaves de criptografia RSA. Como o nome sugere, ele é uma *extensão* do clássico algoritmo de Euclides para calcular o máximo divisor comum. Além de calcular, como o algoritmo de Euclides, o máximo divisor comum r de a e b , ele também calcula um par de inteiros x, y tal que:

$$r = ax + by$$

A listagem a seguir mostra uma implementação do Algoritmo de Euclides Extendido. Ela retorna a tupla r, x, y .

```
1 def egcd(a, b):
2     xa, ya = 1, 0
3     xb, yb = 0, 1
4     while b != 0:
5         q = a // b      # Quociente
6         r = a - q * b    # Resto
7         a = b;
8         b = r;
9         xa, xb = xb, xa - q * xb
10        ya, yb = yb, ya - q * yb
11    return a, xa, ya
```

Este algoritmo supõe sempre que $a > b$. Seja $a_i, b_i, x_{a_i}, y_{a_i}, x_{b_i}, y_{b_i}$ os valores das variáveis a, b, xa, ya, xb, yb ao final da i -ésima iteração do laço iniciado na linha 4, e $a_0, b_0, x_{a_0}, y_{a_0}, x_{b_0}, y_{b_0}$ os valores destas variáveis antes da entrada no laço. Da análise do Algoritmo de Euclides tradicional feita em sala são conhecidos os seguintes fatos:

- O algoritmo termina em tempo finito (note que o controle de fluxo deste algoritmo é idêntico ao algoritmo convencional).
- $\gcd(a_0, b_0) = \gcd(a_i, b_i)$.
- $b_n = 0 \Rightarrow \gcd(a_0, b_0) = a_n$

Dado o exposto acima, demonstre que a implementação do algoritmo de Euclides Extendido está *correta*.

Sugestão: Mostre como vale em toda iteração

$$\begin{aligned} a_i &= x_{a_i}a_0 + y_{a_i}b_0 \\ b_i &= x_{b_i}a_0 + y_{b_i}b_0 \end{aligned}$$

6. (P1 2016) É possível estabelecer uma relação de ordenação entre duas cadeias de caracteres, análoga à ordem alfabética de verbetes em um dicionário. Sejam as cadeias $A = \{a_0, a_1, \dots, a_n\}$ e $B = \{b_0, b_1, \dots, b_m\}$ e i o *menor* índice tal que $a_i \neq b_i$ (se houver). Se $a_i < b_i$, então $A < B$ e se $a_i > b_i$, então $A > B$. Se não há tal índice (ou seja, as cadeias são idênticas até a última posição da menor), então se $n < m$ então $A < B$ e se $n > m$ então $A > B$, ou seja, a menor cadeia vem *antes* na ordem estabelecida. Exemplos:

- se $A = \text{"ab"}$ e $B = \text{"aa"}$ então $A > B$.
- se $A = \text{"aa"}$ e $B = \text{"aaa"}$ então $A < B$.
- se $A = \text{"aaa"}$ e $B = \text{"aaa"}$ então $A = B$.

- a) Escreva uma função em Python que recebe duas cadeias de caracteres, s_1 e s_2 , e retorna -1 se $s_1 < s_2$, 0 se $s_1 = s_2$ e 1 se $s_1 > s_2$. Use a seguinte assinatura:

```
def CompareStrings(s1, s2):
```

Dos recursos de Python para cadeias de caracteres você deve usar *exclusivamente* as funções `len()`, `ord()` e o operador `[]` (vide questão anterior).

- b) Seja N a quantidade de caracteres em s_1 e M a quantidade de caracteres em s_2 . Escreva em função de N e M a quantidade de iterações da função criada.

7. (PREC 2017) Seja S uma progressão aritmética de razão unitária iniciada em 0 da qual um elemento foi removido.

Exemplos:

- $\{0, 1, 2, 3, 5, 6\}$: O elemento 4 foi removido.
- $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$: O elemento 0 foi removido.
- $\{0, 1, 2, 3, 4, 5\}$: O elemento 6 foi removido.

Considere o código a seguir:

```
1 def elemento_faltante(a):
2     def elemento_faltante_rec(esquerda, direita):
3         if esquerda >= direita:
4             return esquerda
5         else:
6             m = (esquerda+direita)//2
7             if a[m] > m:
8                 return elemento_faltante_rec(esquerda, m)
9             else:
10                return elemento_faltante_rec(m+1, direita)
11    return elemento_faltante_rec(0, len(a))
```

A função `elemento_faltante(a)` retorna o elemento faltante da sequência armazenada no vetor v .

- a) Mostre que o algoritmo está correto, ou seja, efetivamente retorna o elemento faltante.
b) Calcule a complexidade do algoritmo.

8. (P1 2018) Em uma sequência de inteiros $A = \{a_1, \dots, a_n\}$ uma *inversão* é uma ocorrência de pares de índices (i, j) com $i < j$ e $a_i > a_j$, ou seja, um par de elementos tal que o maior antecede o menor. Por exemplo, a sequência $(1, 2, 3)$ não contém nenhuma inversão (como toda sequência ordenada), enquanto que a sequência $(3, 2, 1)$ contém 3 inversões (os pares $(3, 1)$, $(3, 2)$ e $(2, 1)$).

- a) Escreva uma função em python implementando um algoritmo *não-recursivo* que retorna o número de inversões em uma sequência. O seu algoritmo deve usar memória *constante* com o tamanho da entrada. Use a seguinte assinatura:

```
def inversoes(a):
```

onde a é a sequência cujas inversões devem ser contadas. *Sugestão*: Cuidado para não contar a mesma inversão mais de uma vez!

- b) Qual a complexidade do seu algoritmo?

9. (Adaptado da P1 2015) Considere o código abaixo para calcular a exponenciação x^a :

```

1 def exp(x, a):
2     r = 1
3     while a!=0:
4         if (a%2)!=0: # Verdadeiro se a impar
5             r *= x
6             a -= 1
7             a //= 2
8             x = x*x
9     return r

```

Para este algoritmo são relevantes as seguintes propriedades da exponenciação:

- Se a é par então $x^a = (x^2)^{a/2}$
- Para a positivo vale $x^a = x \cdot x^{a-1}$

a) Mostre que o algoritmo termina em tempo finito para a não-negativo.

b) Mostre que o algoritmo acima efetivamente retorna x^a (sugestão: Considere como varia a cada iteração o valor de $r \cdot x^a$ após a execução da linha 8).

10. (PREC 2015) Considere o código abaixo para converter um inteiro maior do que zero em uma String com sua representação decimal:

```

1 def convert(x):
2     r = ""
3     while(x!=0):
4         d = x % 10
5         # Adiciona o digito de d
6         # a esquerda de r
7         r = chr(ord('0') + d) + r
8         x //= 10
9     return r

```

a) Mostre que o algoritmo termina em tempo finito para x maior do que zero.

b) Mostre que o algoritmo acima está correto, ou seja, ele efetivamente retorna a representação decimal de x .

Sugestão: seja i o número da iteração do laço interno. Considere ao final de cada iteração do laço os valores do número representado pela String armazenada em r e de $x \cdot 10^i$.

11. (P1 2016) A listagem a seguir mostra o código de uma função que converte uma cadeia de caracteres com a representação decimal de um número em um inteiro com o número em questão:

```

1 def atoi(s):
2     r = 0
3     for i in range(len(s)):
4         r *= 10
5         r += ord(s[i]) - ord('0')
6     return r

```

A função presume que todos os caracteres na cadeia são dígitos entre “0” e “9”.

São relevantes as seguintes operações sobre uma cadeia de caracteres:

A função `length(s)` retorna um inteiro com a quantidade de caracteres na cadeia s .

O operador `s[i]` retorna o caractere na i -ésima posição da cadeia s (contando a partir de 0).

A função `ord(c)` retorna o código ascii do caractere c . No código ASCII os dígitos de 0 a 9 correspondem a códigos consecutivos.

a) Mostre que o código acima termina em tempo finito.

- b) Mostre que o código está correto, ou seja, ele efetivamente retorna o número desejado. Sugestão: Seja $S = s_0, s_1, \dots, s_n$ a sequência de caracteres na cadeia s . Observe que o número desejado é

$$\sum_{j=0}^n 10^{n-j} s_j$$

Seja r_i o valor da variável r ao final da i -ésima iteração. Escreva a lei de recorrência de r_i e a partir desta encontre a expressão para r_i em função de S e i .

- c) Escreva em notação *big Oh* a ordem de complexidade do algoritmo em função do número de caracteres na cadeia N .

12. Considere o problema de se calcular o valor de um polinômio:

$$p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

Este polinômio pode ser representado computacionalmente por uma sequência de seus $n + 1$ coeficientes $A = \{a_0, \dots, a_n\}$. Considere o algoritmo abaixo:

```

1  def polinomio(a, x):
2      i = len(a)-1
3      p = 0
4      while i >= 0:
5          p *= x
6          p += a[i]
7          i -= 1
8      return p

```

Este algoritmo recebe uma sequência com os coeficientes de $p(x)$ e um valor x e retorna o valor de $p(x)$.

- a) Mostre que o algoritmo está correto.
b) Calcule a complexidade do algoritmo.

13. (Adaptada da P1-2015) O produto de duas matrizes $A = X \cdot Y$ quadradas $n \times n$ é definido como:

$$A_{i,j} = \sum_{k=1}^n X_{i,k} Y_{k,j}$$

Em Python, matrizes podem ser representadas por listas de linhas, as linhas por sua vez, listas de pontos flutuantes. Assim, por exemplo, se a variável a é uma referência a uma matriz A , então o elemento $A_{i,j}$ pode ser acessado por $a[i][j]$.

- a) Com a representação acima, escreva uma função em Python que recebe 3 matrizes quadradas, x , y e a de *tamanhos idênticos*. A função deve escrever na matriz a o resultado do produto matricial de x e y . Use a seguinte assinatura:

```
def matrixmult(x, y, a):
```

- b) Escreva em função de N , onde N é o número de linhas/colunas das matrizes quadradas, a ordem de complexidade da função escrita.

14. (PREC 2018) Uma matriz bidimensional em Python pode ser representada por uma sequência de sequências. Assim, a matriz

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

pode ser escrita em Python como:

```
X = [[1, 2], [3, 4]]
```

O elemento $X_{1,2}$ da matriz acima, cujo valor é 2, pode ser acessado através da variável x acima declarada com a seguinte sintaxe: $x[0][1]$ (note a convenção em Python de se utilizar índices baseados em 0).

Seja uma matriz quadrada $N \times N$ cujos coeficientes são 0 ou 1. Em cada linha da matriz, um 0 *jamais* antecede um 1. Por exemplo:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Escreva em Python uma função que encontra com complexidade $\mathcal{O}(N)$ o índice (baseado em zero) da linha da matriz com a *maior* quantidade de 0's. Utilize a seguinte assinatura:

```
def encontra_mais_zeros(x):
```

onde x é uma referência à sequência de sequências que representa a matriz acima descrita. Sua função deve retornar o índice da sequência com a linha que contém a maior quantidade de 0's.

15. Escreva uma rotina recursiva que resolve com custo $\mathcal{O}(2^N)$ o seguinte problema: Dado um conjunto de N inteiros a_1 a a_N , e um inteiro K maior que todos os A_i , descubra se existe um subconjunto dos inteiros A_1 a A_N cuja soma é exatamente K . (Nota: Esse problema é chamado Problema da Soma de Subconjuntos; não existe nenhuma solução conhecida para esse problema que seja polinomial em N . A descoberta de uma solução polinomial para esse problema é um dos problemas abertos mais importantes em matemática, e o problema mais importante em computação teórica.)
16. (P1 2017) O problema da Soma de Subconjuntos é o problema de se determinar se em uma sequência $A = \{a_0, \dots, a_{2n-1}\}$ existe uma subsequência cuja soma é exatamente um dado valor x (vide problema 15). Por exemplo, existe uma subsequência em $[1, 3, 6, 2]$ cuja soma é exatamente 5 e *não existe* subsequência em $[1, 3, 6, 4]$ que some exatamente 12. Este é um problema computacional notoriamente difícil, para o qual não se conhecem algoritmos com complexidade sub-exponencial. Existe no entanto uma forma simples de resolvê-lo quando a sequência A é *supercrescente* (vide questão 2):

```
1 def ExisteSubSoma(a, x):
2     for v in reversed(a): # Do fim para o começo
3         if x >= v: x -= v
4     return x==0
```

- a) Seja N o tamanho da sequência a . Qual a complexidade do Algoritmo em função de N ?
- b) Mostre que o algoritmo está correto, ou seja, ele retorna `True` se e somente se há uma subsequência de a cuja soma é exatamente x .
17. O problema 15 pode ser resolvido com complexidade *pseudo*-polinomial $\mathcal{O}(kN)$, onde k é o inteiro que deseja-se obter com uma soma e N é o tamanho do conjunto de inteiros (note que isso *não* é o mesmo que complexidade quadrática!). Encontre essa solução por programação dinâmica. Suponha por simplicidade que $k \geq 0$ e $a_i > 0$.
Sugestão: Seja $S[k, A_{1:n}]$ a solução do problema. Suponha que você tenha todas as soluções $S[i, A_{1:n-1}]$ para $0 \leq i \leq k$. Você consegue com estas calcular $S[k, A_{1:n}]$ em complexidade constante?
18. (P1 2019) Seja $A = \{a_1, \dots, a_n\}$ uma sequência de inteiros. Uma *subsequência crescente* de A é uma sequência $\{a_{i_1}, \dots, a_{i_m}\}$ tal que $1 \leq i_j < i_{j+1} \leq n$ e $a_{i_j} < a_{i_{j+1}}$, ou seja, uma subsequência com os elementos de A , não necessariamente contígua e estritamente crescente. Por exemplo, considere a sequência $\{4, 1, 2, 5, 2, 3, 6\}$. São suas subsequências crescentes $\{4, 5, 6\}$, $\{1, 2, 3\}$, $\{1, 2, 5, 6\}$ entre outras. Escreva uma função em Python que, dada uma encontrar o comprimento da mais longa subsequência crescente. Use a seguinte assinatura:

```
def max_subsec_cresc(a):
```

onde a é um vetor de inteiros com a sequência A . Sua função deve retornar o tamanho da maior subsequência crescente de A . Sua função deve ter complexidade $\mathcal{O}(N^2)$ onde N é o comprimento da sequência A . Complexidades piores valem 1 ponto.

Sugestão: Suponha que para um índice k , são conhecidos os tamanhos das máximas subsequências de A que acabam em cada elemento a_i , com $i \leq k$. Você é capaz de encontrar o tamanho da máxima subsequência que acaba em a_{k+1} com complexidade $\mathcal{O}(k)$?

19. (PREC 2015) O código a seguir mostra uma implementação em python do algoritmo *Bubblesort* para ordenação em ordem crescente de vetores de inteiros:

```
1 def bubblesort(x):
2     ultimo = len(x)-1
3     while ultimo > 0:
4         ultimo_alterado = 0
5         for j in range(1, ultimo + 1):
6             if x[j]<x[j-1]:
7                 temp = x[j]
8                 x[j] = x[j-1]
9                 x[j-1] = temp
10            ultimo_alterado = j
11        ultimo = ultimo_alterado - 1;
```

O princípio do algoritmo é comparar a ordem relativa de elementos contíguos em um vetor e realizar a troca de posição sempre que necessário. Note que ao final do laço interno, todos os elementos entre as posições apontadas por `ultimo` e `ultimo_alterado` estão em ordem crescente e são maiores ou iguais a todos os elementos que os precedem. Como `ultimo` é inicializado com a última posição do vetor, e a cada iteração do laço externo é modificado para a posição anterior a `ultimo_alterado`, o algoritmo termina em tempo finito e ordena efetivamente o vetor.

- a) Calcule em notação *Big Oh* a ordem de complexidade do algoritmo Bubblesort no seu *pior caso*.
b) Calcule em notação *Big Oh* a ordem de complexidade do algoritmo Bubblesort no seu *melhor caso*.
20. Prove que o seguinte algoritmo ordena corretamente um arranjo a entre índices i e j (inclusive), e obtenha a complexidade do algoritmo em notação BigOh.

```
1 def ordena(a, i, j):
2     if a[i] > a[j]:
3         a[i], a[j] = a[j], a[i]
4     if (i+1) >= j:
5         return
6     k = (j-i+1)//3
7     ordena(a,i,j-k)
8     ordena(a,i+k,j)
9     ordena(a,i,j-k)
```

21. (P1 2016) Define-se como repetição em um vetor a ocorrência de um elemento idêntico a um elemento anterior. Por exemplo, o vetor $\{1, 1, 1\}$ tem duas repetições, o vetor $\{1, 1, 2\}$ tem uma repetição e o vetor $\{1, 2, 3\}$ não tem nenhuma repetição.

- a) Escreva uma função em Python que, dado um vetor *ordenado* em ordem crescente, retorna a quantidade de repetições com complexidade *linear* ($\mathcal{O}(N)$). Utilize a seguinte assinatura:

```
Def Repeticoes(a):
```

Onde a é o vetor em questão.

- b) Explique com o seu conhecimento de algoritmos como é possível obter o número de repetições em um vetor não-ordenado com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$.
22. (P1 2015) O fator h é uma métrica que mede a produção de um pesquisador, que combina quantidade de publicações com frequência na qual estas são citadas. Define-se fator h de um pesquisador como o número *máximo* n de publicações que ele produziu que foram citadas ao menos n vezes cada uma. Por exemplo, um pesquisador que possui 5 publicações que foram citadas respectivamente $\{5, 4, 3, 2, 1\}$ vezes possui um fator h de 3, visto que as 3 publicações mais citadas foram citadas ao menos 3 vezes cada e nenhuma das subsequentes foi citada 4 vezes. Já um pesquisador com 10 publicações que foram citadas $\{11, 10, 6, 5, 4, 3, 2, 1, 1, 1\}$ vezes possui um fator h de 4 (verifique!).

- a) Escreva uma função em Python que, dado um vetor com a quantidade de citações que cada uma das publicações de um pesquisador recebeu *ordenado em ordem decrescente*, calcula o fator h . A função deve possuir a seguinte assinatura:

```
def fatorh(citacoes):
```

Nota: há uma solução trivial com complexidade $\mathcal{O}(N)$ mas o aluno deve ser capaz de encontrar uma com complexidade $\mathcal{O}(\log N)$.

- b) Explique como, dado o seu conhecimento de algoritmos, é possível calcular o fator h a partir de uma lista *desordenada* com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$.

23. (P1 2015) A listagem a seguir mostra uma implementação do algoritmo de transformada rápida de Fourier segundo o algoritmo de Cooley-Tuckey:

```
1 import math
2 import cmath
3
4 def fft(x):
5     # Funcao recursiva
6     def fft_rec(x, y, start, n, s):
7         if n==1: return
8
9         fft_rec(y, x, start, n//2, s*2)
10        fft_rec(y, x, start+s, n//2, s*2)
11
12        for k in range(n//2):
13            arg = -2*math.pi*(k/n)
14            t = y[start+s*(2*k+1)]*cmath.rect(1, arg)
15            x[start+k*s] = y[start+k*2*s] + t
16            x[start+(n//2+k)*s] = y[start+k*2*s] - t
17
18        # aux recebe uma copia de x
19        # ATENCAO: Esta operacao tem complexidade O(len(x))!
20        aux = list(x)
21        # Chama a funcao recursiva
22        fft_rec(x, aux, 0, len(x), 1)
```

Este algoritmo trabalha *exclusivamente* com vetores cujo tamanho é uma potência de 2. O seu ponto de entrada é a função `fft`, que por sua vez chama a função recursiva `fft_rec`.

- a) Mostre que o algoritmo *sempre* termina para um vetor com tamanho igual a uma potência de 2.
- b) Escreva a equação de recorrência que dá a ordem, em notação *big Oh*, do tempo de execução deste algoritmo para uma entrada de tamanho N . Considere que todas as operações com números complexos têm complexidade constante $\mathcal{O}(1)$.
- c) Resolva a equação e obtenha a ordem em notação *big Oh* do tempo de execução do algoritmo.
24. (PSUB 2015) Considere o problema de se determinar se um número está ou não presente em uma matriz na qual todas as colunas e linhas estão ordenadas em ordem crescente. Exemplo:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 10 & 23 \\ 4 & 7 & 18 & 36 \\ 7 & 12 & 26 & 44 \end{pmatrix}$$

Uma maneira de se resolver este problema é dividir a matriz em quatro quadrantes, noroeste, nordeste, sudeste e sudoeste. Em seguida, o valor na posição no *centro* da matriz é verificada. Caso ele seja maior do que o número procurado, o quadrante “sudeste” (inferior direito) é removido da busca (acrescido da coluna e linha centrais) e a busca prossegue nos 3 quadrantes seguintes. Caso ele seja menor, o quadrante “noroeste” (acrescido da coluna e linha centrais) é eliminado da busca e ela prossegue nos 3 quadrantes restantes. A listagem a seguir contém uma implementação em Java deste algoritmo:

```
def procura(v, a):
    def procura_rec(o, e, n, s):
        if o > e or n > s: return False
```



```

x = ( o + e )//2 # Coordenadas do
y = ( n + s )//2 # centro
t = a [y][x]
if v == t : return True # Achou
elif v > t: # Descarta canto NO
    return procura_rec(x + 1, e, n, y ) or\
    procura_rec(x + 1, e, y + 1, s) or\
    procura_rec(o, x, y + 1, s)
else: # Descarta canto SE
    return procura_rec(x, e, n, y - 1) or\
    procura_rec(o, x - 1, y ,s) or\
    procura_rec(o, x - 1, n , y - 1)

return procura_rec(0 , len(a[0])-1, 0 , len(a)-1)

```

A matriz é representada por um vetor de linhas, passado no parâmetro *a*. O parâmetro *v* contém o valor a ser procurado. A função *procura(v, a)* chama a função recursiva *procura_rec(o, e, n, s)*, na qual os parâmetros *o*, *e*, *n* e *s* são os limites da matriz *a* oeste (esquerda), leste (direita), norte (acima) e sul (abaixo).

- a) Escreva a equação de recorrência da ordem de complexidade deste algoritmo em função de *N*, o número total de elementos da matriz.
- b) Resolva a equação de recorrência do item anterior e compare este algoritmo com uma busca sequencial na matriz.

25. (P1 2018) Há como resolver a questão 8 com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$ com uma extensão do algoritmo de ordenação mergesort. Considere a listagem:

```

1 def mergesort(v):
2     temp = [None]*len(v) # Complexidade O(n)
3     def merge(e, m, d):
4         i = e
5         j = m
6         k = e
7         inv = 0
8         while i < m and j < d:
9             if v[i] <= v[j]:
10                temp[k] = v[i]
11                i += 1
12            else: # O elemento à direita é menor do que i, conte inversões
13                inv += m - i
14                temp[k] = v[j]
15                j += 1
16            k += 1
17        # Completa com os elementos restantes
18        while i < m:
19            temp[k] = v[i]
20            i += 1
21            k += 1
22        while j < d:
23            temp[k] = v[j]
24            j += 1
25            k += 1
26        # Copia o resultado do vetor temporário
27        # de volta em v
28        for k in range(e, d):
29            v[k] = temp[k]
30        return inv
31
32    def merge_recursiva(e, d):
33        if d - e <= 1: return 0
34        inve = merge_recursiva(e, (e+d)//2)
35        invd = merge_recursiva((e+d)//2, d)
36        invm = merge(e, (e+d)//2, d)
37        return inve+invd+invm
38
39    return merge_recursiva(0, len(v))

```

Esta listagem é muito similar à implementação de mergesort estudada no curso. De fato, assim como no mergesort original, este algoritmo ordena o vetor *v* com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$. Esta implementação,

no entanto, também retorna a quantidade total de inversões no vetor original. Para tanto, ela soma os valores retornados pelas duas chamadas recursivas e o valor retornado pela função `merge`. Mostre que esta implementação está correta. *Sugestões:*

- Naturalmente, você pode usar qualquer propriedade do mergesort aplicável (por exemplo, o algoritmo termina, os sub-vetores após cada chamada recursiva estão ordenados, etc.).
- Observe que o total de inversões é o total, para cada elemento, de outros elementos menores do que si que o sucedem. O que é igual ao total, para cada elemento, de outros elementos maiores do que si que o precedem.

26. (P1 2016) Considere o problema de se encontrar a maior subsequência (com ao menos um elemento) de um vetor. O algoritmo abaixo resolve este problema de forma recursiva.

```

1 def maxSubSeqRec(a, e, d):
2     if e==d: return a[e]
3     meio = (e+d)//2
4     s1 = maxSubSeqRec(a, e, meio)
5     s2 = maxSubSeqRec(a, meio+1, d)
6     # Encontra maior subsequência que começa
7     # à esquerda do centro e acaba à direita
8     # Maior subsequencia do centro a esquerda
9     soma = a[meio]
10    s3e = soma
11    for ee in range(meio-1, e-1, -1):
12        soma +=a [ee]
13        if soma>s3e: s3e = soma
14
15    # Maior subsequencia do centro a direita
16    soma = a[meio+1]
17    s3d = soma
18    for dd in range(meio+2, d+1):
19        soma+=a[dd]
20        if soma>s3d: s3d = soma
21
22    s3 = s3e + s3d
23    # Retorna o maior de s1, s2 e s3
24    if s3 > s1:
25        if s3 > s2: return s3
26        else: return s2
27    elif s2>s1: return s2
28    return s1

```

A função `maxSubSeq(a)` chama `maxSubSeq(a, e, d)` com limites 0 e `len(a)`. Esta função, por sua vez, se o vetor tiver comprimento unitário retorna o único elemento do vetor. Caso contrário, divide o vetor em duas partes de tamanho aproximadamente igual (diferem entre si por no máximo 1), chama a si mesmo em cada uma e armazena o resultado em `s1` e `s2`. Depois, determina qual a maior sequência que começa *antes* da metade do vetor e termina *depois* por busca sequencial simples (linhas de código de 13 a 26) e armazena o resultado em `s3`. Finalmente, retorna o maior valor entre `s1`, `s2` e `s3`. Pede-se:

- Aponte o caso base do algoritmo recursivo. Mostre que o algoritmo retorna o valor correto neste caso.
- Mostre que o caso base é *sempre* atingido.
- Mostre que o algoritmo está correto
- Escreva a equação de recorrência que dita a ordem de complexidade do algoritmo no seu pior caso, em função do número de elementos do vetor N .
- Resolva a equação. Compare o desempenho do algoritmo com os vistos em sala por busca direta ($\mathcal{O}(N^2)$) e por programação dinâmica ($\mathcal{O}(N)$).

27. Resolva a seguinte equação, resultado da análise de um algoritmo recursivo:

$$T(N) = aT(N/b) + N \log N,$$

para:

- (a) a igual a 3 e b igual a 2.
- (b) a igual a 2 e b igual a 2.
- (c) a igual a 2 e b igual a 3.

Assuma que N é uma potência na base mais conveniente e que $T(1) = 1$.

28. (P1 2015) O código a seguir mostra uma implementação em Python do algoritmo de ordenação Quicksort para vetores de inteiros entre os índices a e b :

```

1 def quicksort(s, a, b):
2     if a >= b:
3         return
4     p = s[b]          # pivot
5     l = a
6     r = b-1
7     while l <= r :
8         while l <= r and s[l] <= p:
9             l = l+1
10        while l <= r and s[r] >= p:
11            r = r - 1
12        if l < r:
13            temp = s[l]
14            s[l] = s[r]
15            s[r] = temp
16        s[b] = s[l]
17        s[l] = p
18        quicksort(s, a, (l-1))
19        quicksort(s, (l+1), b)

```

Esta implementação escolhe como pivô o último elemento do vetor. O vetor é dividido em dois sub-vetores, um de a a $l - 1$ e outro de $l + 1$ a b de modo que no primeiro há somente elementos menores ou iguais ao pivô e no segundo somente elementos maiores ou iguais ao pivô.

- a) Em sua tese de doutorado em 1975, Robert Sedgewick propôs uma alteração no algoritmo: A *primeira* chamada recursiva do algoritmo deve ser feita sobre o *menor* dos sub-vetores. Reescreva o algoritmo acima de modo a comparar o tamanho relativo dos subvetores após a divisão e fazer as chamadas recursivas de acordo com o proposto por Sedgewick.
 - b) Reescreva o algoritmo do item (b) de modo a transformar a chamada de cauda (ou seja, a *última* chamada da função) em um laço.
 - c) O objetivo da modificação de Sedgewick é reduzir a profundidade máxima da árvore de chamadas e consequentemente o uso de memória de pilha pelo algoritmo. Qual a ordem em notação *big Oh* da profundidade máxima da árvore de chamadas do algoritmo produzido no item (c) para um vetor de N posições?
29. (P1 2017) Uma sequência $A = \{a_0, \dots, a_{n-1}\}$ possui um *elemento dominante* se existe um elemento que se repete em mais da metade das posições de A (ou seja, existe x tal que $|\{i \in \mathbb{N} | a_i = x\}| > n/2$). Por exemplo, a lista $\{1, 2, 3, 2\}$ *não* possui elemento dominante (o elemento 2 se repete apenas duas vezes e a sequência possui 4 elementos). Já a lista $\{1, 2, 2\}$ possui elemento dominante (o elemento 2 se repete duas vezes e a sequência possui 3 elementos).
- a) Seja A_0 uma sequência com número *par* de elementos, e A_1 o resultado da operação de *redução de pares* (vide questão 3) aplicada a A_0 . Vale a seguinte propriedade: se x é elemento dominante de A_0 , então x também é elemento dominante de A_1 . A implicação reversa, no entanto, *não* é válida, ou seja, existem

sequências resultantes A_1 que possuem um elemento dominante x que *não* é elemento dominante de A_0 . Forneça um exemplo deste último caso, ou seja, uma sequência que *não* possui elemento dominante, mas que, submetida à operação de redução, produz uma sequência com elemento dominante.

b) Considere a função:

```
def ExisteElementoDominante(a):
    v = list(a) # Cópia: Complexidade  $O(\text{len}(a))$ 
    n = len(a)
    def TestaRecursivamente():
        if len(v) == 0: # Não há mais candidato!
            return False
        if len(v)%2!=0: # se v tem numero ímpar de elementos...
            # Verifica se o último elemento é dominante
            if v.count(v[-1])*2 > len(v): # Contagem: Complexidade  $O(\text{len}(v))$ 
                return a.count(v[-1])*2 > n # Complexidade  $O(\text{len}(a))$ 
            v.pop() # Retira o último elemento: Complexidade  $O(1)$ 
            reduz(v) # Presuma aqui complexidade  $O(\text{len}(v))$ 
            return TestaRecursivamente()
    return TestaRecursivamente()
```

Esta é uma função recursiva que usa internamente uma função `reduz(a)`, similar à descrita na questão 2. Mostre que a função `ExisteElementoDominante(a)` termina em tempo finito e retorna `True` se a sequência em `a` possui elemento dominante, `False` caso contrário.

Sugestão: Você pode usar as propriedades do item (a) da questão 2 e do item (a) desta mesma questão. Note que é preciso mostrar que a chamada a `reduz(v)` é *sempre* válida.

c) Escreva a equação de recorrência da complexidade da chamada a `ExisteElementoDominante(a)` em função do comprimento da sequência a N . Resolva a equação e obtenha a complexidade da função.

Atenção: Aqui você deve adotar uma complexidade da chamada à função `reduz(v)` $O(N)$, onde N é o comprimento da sequência v .

Soluções

Exercício 1

- a) Uma solução simples é aplicar o procedimento descrito até que a condição $a = 1$ seja atingida e contar as iterações:

```
def collatz_n(a):  
    i = 0  
    while a != 1:  
        if a%2:  
            a = 3*a + 1  
        else:  
            a //= 2  
        i += 1  
    return i
```

- b) O término em tempo finito da função acima implica na veracidade da conjectura de Collatz, o que pelo enunciado ainda é um problema em aberto. Assim, não se sabe se o código representa ou não um algoritmo.

Exercício 2

```
def supercrescente(a):  
    soma = 0  
    for i in a:  
        if soma > i:  
            return False  
        soma += i  
    return a[0] > 0
```

Note a necessidade de se verificar se o último elemento é positivo ao final. Esta função retorna `True` para sequências nulas.

Exercício 3

- a) O tamanho máximo é obtido quando todos os pares de elementos são formados por dois elementos iguais e são reduzido a um elemento, o que produz uma lista com tamanho $N/2$. Exemplo: $[1, 1, 2, 2, 3, 3]$, com comprimento 6, que produz a sequência $[1, 2, 3]$.

O tamanho mínimo é obtido quando todos os pares de elementos são formados por dois elementos diferentes e são eliminado, o que produz uma sequência nula. Exemplo: $[1, 2, 3, 4, 5, 6]$.

- b) A solução consiste em verificar que o resultado pode ser escrito no vetor original enquanto o mesmo está sendo lido (afinal, a posição a ser lida é sempre maior ou igual à posição de escrita no resultado).

```
def reduz(a):  
    n = 0  
    for i in range(0, len(a), 2): # dois em dois  
        if a[i] == a[i+1]:  
            a[n] = a[i]  
            n += 1  
    del a[n:] # Mantem somente os n primeiros elementos
```

- c) A complexidade desta implementação, com um laço simples, é $\mathcal{O}(N)$.

Exercício 4

A solução é manter dois índices, um para os elementos em x , outro para os elementos em y . Os elementos em y são inspecionados sequencialmente. A cada vez que o elemento em x é igual ao elemento em y , o índice de x é incrementado. Se por este processo chega-se ao final da sequência em x , retorna-se verdadeiro, falso caso contrário.

```
static boolean checaSubsequencia(int[] x, int[] y) {  
    int i, j;  
    for(i = j = 0; i < y.length && j < x.length; i++)  
        if(x[j] == y[i]) j++;  
    return j == x.length;  
}
```

Exercício 5

Do sabido sobre o algoritmo de Euclides, mostra-se que o algoritmo termina em tempo finito e que o valor final obtido, a_n (sendo n a última iteração do laço iniciado na linha 4) é efetivamente o valor de $\gcd(a_0, b_0)$. Resta provar que $a_n = x_{a_n}a_0 + y_{a_n}b_0$.

Sabe-se pelas linhas de 8 a 18 do algoritmo que

$$a_{i+1} = b_i \quad (1)$$

$$q_{i+1} = \left\lfloor \frac{a_i}{b_i} \right\rfloor \quad (2)$$

$$b_{i+1} = a_i - q_{i+1}b_i \quad (3)$$

$$x_{b_{i+1}} = x_{a_i} - q_{i+1}x_{b_i} \quad (4)$$

$$y_{b_{i+1}} = y_{a_i} - q_{i+1}y_{b_i} \quad (5)$$

$$x_{a_{i+1}} = x_{b_i} \quad (6)$$

$$y_{a_{i+1}} = y_{b_i} \quad (7)$$

A relação

$$a_i = x_{a_i}a_0 + y_{a_i}b_0$$

$$b_i = x_{b_i}a_0 + y_{b_i}b_0$$

é trivialmente verdadeira para $i = 0$, visto que $x_{a_0} = y_{b_0} = 1$ e $y_{a_0} = x_{b_0} = 0$.

Ora, mas por indução finita, supondo que a relação é válida para i , segue-se que:

$$\begin{aligned} x_{b_{i+1}}a_0 + y_{b_{i+1}}b_0 &= (x_{a_i} - q_{i+1}x_{b_i})a_0 + (y_{a_i} - q_{i+1}y_{b_i})b_0 \\ &= \overbrace{x_{a_i}a_0 + y_{a_i}b_0}^{a_i} - q_{i+1} \overbrace{(x_{b_i}a_0 + y_{b_i}b_0)}^{b_i} \\ &= a_i - q_{i+1}b_i \\ &= b_{i+1} \end{aligned}$$

e

$$x_{a_{i+1}}a_0 + y_{a_{i+1}}b_0 = x_{b_i}a_0 + y_{b_i}b_0 = b_i = a_{i+1}$$

Logo a relação é verdadeira em todas as iterações do algoritmo.

Exercício 6

- a) A ideia básica é inspecionar as cadeias um caractere por vez da esquerda para a direita até achar um ponto de discrepância, seja por diferença de caracteres, seja por diferença de comprimento. A dificuldade desta abordagem decorre essencialmente do elevado número de condições de parada do algoritmo. O laço do algoritmo pode parar quando:

- 1: A cadeia s_1 terminou.
- 2: A cadeia s_2 terminou.
- 3: Os caracteres considerado nas cadeias diferem entre si.

Nota-se que é possível que as condições 1 e 2 sejam *simultaneamente* atingidas, caso em que as cadeias são idênticas. Uma possível implementação é fazer um laço que itera sobre um índice e testa as 3 condições acima simultaneamente. Após o término do laço verifica-se qual das condições foi responsável pelo término.

```
def CompareStrings(s1, s2):
    n1 = len(s1)
    n2 = len(s2)
    i = 0 # O valor de i deve ser preservado apos o laco
    while i < n1 and i < n2 and ord(s1[i]) == ord(s2[i]): i += 1
    r = 0;
    if i >= n1 : # Saiu por termino de s1
        if i < n2: r = -1 # s2 nao terminou, de modo que s1 < s2
    else:
        if i >= n2: r = 1 # s2 terminou mas s1 nao, de modo que s1 > s2
        else: # As cadeias nao terminaram, os caracteres sao diferentes
            if ord(s1[i]) < ord(s2[i]): r = -1
            else: r = 1
    return r
```

Outra possibilidade menos estruturada é fazer um laço *permanente* (cuja condição de saída é *sempre* verdadeira) e testar as condições, forçando o retorno *imediato* da função quando alguma delas é atingida.

```
def CompareStrings(s1, s2):
    n1 = len(s1)
    n2 = len(s2)
    i = 0
    while True:
        if i >= n1:
            if i >= n2: return 0
            else: return -1
        if i >= n2: return 1
        c1 = ord(s1[i])
        c2 = ord(s2[i])
        if c1 < c2: return -1
        if c1 > c2: return 1
        i += 1
```

- b) O pior caso do algoritmo é quando as cadeias são *idênticas* até o término da menor. Neste caso o número total de iterações é a quantidade de elementos da menor cadeia, ou $\mathcal{O}(\min(N, M))$.

Exercício 7

- a) Seja a sequência $A = \{a_0, a_1, \dots, a_{n-1}\}$.

Se o índice do elemento removido é r , então a expressão para o i -ésimo elemento da sequência é:

$$a_i = \begin{cases} i & \text{para } i < r \\ i + 1 & \text{para } i \geq r \end{cases}$$

Assim, $a_m > m \Rightarrow m \geq r$ e $a_m \leq m \Rightarrow m < r$.

Sejam e, d, m os valores das variáveis esquerda, direita e m respectivamente.

O algoritmo descrito é uma função recursiva que procura o elemento faltante entre os índices e e $d - 1$.

O caso base do algoritmo é $e \geq d$. Este caso representa uma subsequência de comprimento zero iniciada na posição e . Neste caso, o único índice possível é e e o algoritmo retorna a resposta correta.

Nos demais casos, o algoritmo calcula o índice

$$m = \left\lfloor \frac{e + d}{2} \right\rfloor$$

e chama a si mesmo ou com os índices (e, m) ou $m + 1, d$. De todo modo, vale $m < d$ e $m + 1 > e$, o que mostra que o caso base é *sempre* atingido, de modo que ele sempre termina em tempo finito.

Ora, pelas propriedades expostas anteriormente, se $e \leq r \leq d$ e $a_m > m$ então vale $e \leq r \leq m$ e a chamada na linha 8 retorna a resposta correta do problema. Do mesmo modo, se $a_m \leq m$ então vale $m + 1 \leq r \leq d$ e a chamada na linha 10 retorna a resposta correta do problema.

- b) Cada sub-sequência tem no máximo *metade* do tamanho da sequência original. O algoritmo faz operações em tempo constante chama a si mesmo uma vez com metade da entrada. Assim a complexidade é $\mathcal{O}(\log N)$.

Exercício 8

- a) Pela definição, o total de inversões é igual ao total, para cada elemento a_i , do número de elementos à sua direita que são menores do que ele, ou seja:

$$\text{inversoes}(a_1, \dots, a_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \begin{cases} 0 & \text{se } a_j \geq a_i \\ 1 & \text{se } a_j < a_i \end{cases}$$

Esta soma se traduz trivialmente no algoritmo abaixo:

```
def inversoes(a):
    inversoes = 0
    for i in range(len(a)):
        for j in range(i+1, len(a)):
            if a[j] < a[i]:
                inversoes += 1
    return inversoes
```

- b) Seja n o tamanho da sequência. Então a complexidade é dada pelo total de iterações do laço interno, ou seja,

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n 1 = 1 + 1 + \dots + 1 = \mathcal{O}(n^2)$$

Naturalmente, a resposta a este item depende da particular solução encontrada para o item a).

Exercício 9

- a) Seja i o número de iterações realizadas pelo laço da linha 3, a_i, r_i e x_i o valor das variáveis a, r e x respectivamente após a execução da linha 8 na i -ésima iteração. Assim, pelas linhas 6 e 7, $a_{i+1} < a_i$. No entanto, $a_i \geq 0$, pois a variável a só é submetida a operações de divisão por 2 e decremento *quando é par não-nulo*. Conclui-se daí que a_i é estritamente decrescente mas limitado inferiormente por 0. Como a_i é uma sequência inteira, há um número finito possível de iterações.
- b) Há dois caminhos que o algoritmo pode seguir, dependendo da paridade da variável a_i :

a_i é par:

Neste caso:

$$\begin{aligned} a_{i+1} &= \left\lfloor \frac{a_i}{2} \right\rfloor = \frac{a_i}{2} \\ r_{i+1} &= r_i \\ x_{i+1} &= x_i^2 \end{aligned}$$

Neste caso,

$$\begin{aligned} r_{i+1}x_{i+1}^{a_{i+1}} &= r_i(x_i^2)^{\frac{a_i}{2}} \\ &= r_ix_i^{a_i} \end{aligned}$$

a_i é ímpar:

Neste caso:

$$\begin{aligned} a_{i+1} &= \left\lfloor \frac{a_i - 1}{2} \right\rfloor = \frac{a_i - 1}{2} \\ r_{i+1} &= r_ix_i \\ x_{i+1} &= x_i^2 \end{aligned}$$

Neste caso,

$$\begin{aligned} r_{i+1}x_{i+1}^{a_{i+1}} &= r_ix_i(x_i^2)^{\frac{a_i-1}{2}} \\ &= r_ix_ix_i^{a_i-1} = r_ix_i^{a_i} \end{aligned}$$

Seja como for, vale $r_{i+1}x_{i+1}^{a_{i+1}} = r_ix_i^{a_i}$, ou seja, o valor $r_ix_i^{a_i}$ é *invariante* no algoritmo. Ora, mas para $i = 0$, vale $r_ix_i^{a_i} = x_0^{a_0}$, ou seja, o valor x^a procurado. Por outro lado, se n é a iteração final na qual $a_n = 0$, então $r_nx_n^{a_n} = r_n$, que é o valor retornado pelo algoritmo. Deste modo, conclui-se que $r_n = x_0^{a_0}$, ou seja, o algoritmo efetivamente retorna o valor x^a .

Exercício 10

- a) Seja x_i o valor da variável x ao final da execução da linha 8, na i -ésima iteração do laço iniciado na linha 3. Pela linha 8, $x_{i+1} = \lfloor x_i/10 \rfloor$ e assim $x_{i+1} < x_i$. Por outro lado, $x_i \geq 0 \Rightarrow x_{i+1} \geq 0$. Assim, a sequência x_i é inteira, estritamente decrescente e limitada inferiormente por 0. Existe portanto um valor finito n para o qual $x_n = 0$, condição de encerramento do laço.
- b) Seja r_i o inteiro representado pelo i -ésimo dígito da cadeia em r , da direita para a esquerda e com o índice do primeiro dígito igual a 1 (atenção!). Pela linha 7, a i -ésima iteração adiciona à cadeia exatamente o i -ésimo dígito, mantendo os anteriores inalterados. Seja R_i o valor representado pela cadeia em r . Seja n o índice do dígito final da cadeia em r , que é também o número da iteração do algoritmo, quando vale $x_n = 0$.

Diz-se que a representação final em r está correta se e somente se

$$0 \leq r_i \leq 9 \quad (8)$$

e

$$R_n = \sum_{i=1}^n r_i \cdot 10^{i-1} = x_0 \quad (9)$$

Pelo algoritmo,

$$r_{i+1} = x_i \bmod 10 \quad (10)$$

$$x_{i+1} = \left\lfloor \frac{x_i}{10} \right\rfloor \quad (11)$$

A condição (8) é trivialmente satisfeita por (10). Sabe-se que

$$R_{i+1} = R_i + r_{i+1} \cdot 10^i \quad (12)$$

Por outro lado,

$$\left\lfloor \frac{x_i}{10} \right\rfloor = \frac{x_i - (x_i \bmod 10)}{10} = \frac{x_i - r_{i+1}}{10}$$

Assim,

$$x_{i+1} \cdot 10^{i+1} = \frac{x_i - r_{i+1}}{10} 10^{i+1} = x_i \cdot 10^i - r_{i+1} \cdot 10^i \quad (13)$$

Somando-se (12) e (13), chega-se a:

$$R_{i+1} + x_{i+1} \cdot 10^{i+1} = R_i + x_i \cdot 10^i$$

Ou seja, o valor $R_i + x_i \cdot 10^i$ é *invariante* no algoritmo. No início do algoritmo, $R_0 = 0$. No final, $x_n = 0$. Assim, $R_n = x_0$, o que comprova o funcionamento do algoritmo.

Exercício 11

- a) O único laço do programa é o iniciado na linha 3 e encerrado na linha 6. A condição de permanência é $i < s.length()$. A variável i é inicializada com 0 e é incrementada ao final de cada iteração, enquanto que $s.length()$ é imutável. Assim existe um número finito de iterações para o qual a condição de permanência deixa de ser atendida.
- b) Se a cadeia é vazia, $s.length()$ é 0, o laço nunca é executado e a função retorna 0. Para uma cadeia não-vazia, seja r_i o valor da variável r após a execução da linha 5 na i -ésima iteração (quando a variável i vale i). Imediatamente, $r_0 = s_0$. Pelas linhas 4 e 5, a lei de recorrência para o valor de r_i é:

$$r_{i+1} = 10r_i + s_{i+1}$$

Lema 1. $r_i = \sum_{j=0}^i 10^{i-j} s_j$

Prova: O lema é trivialmente verdadeiro para $i = 0$, pois $r_0 = s_0$. Mas se existe um i para o qual ele é válido, então, pela lei de recorrência,

$$r_{i+1} = 10 \sum_{j=0}^i 10^{i-j} s_j + s_{i+1} = \sum_{j=0}^i 10^{(i+1)-j} s_j + s_{i+1} = \sum_{j=0}^{i+1} 10^{(i+1)-j} s_j$$

Demonstrando-se por indução finita o lema.

Ora, mas na condição de parada, $i = n$ e então o valor retornado é $\sum_{j=0}^n 10^{n-j} s_j$.

- c) O laço executa exatamente N iterações, de modo que a complexidade é $\mathcal{O}(N)$.

Exercício 12

- a) Seja $n + 1$ o tamanho da sequência. Seja x o valor (constante) do parâmetro x . Seja j o número de vezes que as linhas 4-7 foram executadas. Seja i_j e p_j o valor das variáveis i e p ao *final* da execução pela j -ésima vez da linha 7, com $p_0 = 0$ e $i_0 = n$. As leis de recorrência, derivadas das transformações nas linhas 5, 6 e 7 são:

$$i_{j+1} = i_j - 1 \tag{14}$$

$$p_{j+1} = xp_j + a_{i_j} \tag{15}$$

Segue-se trivialmente de (14) que

$$i_j = n - j - 1 \tag{16}$$

A condição de permanência no laço na linha 4 é $i_j \geq 0$, de modo que a última iteração é a na qual $j = n + 1$. Deste modo, o programa termina necessariamente em tempo finito. Vale também:

$$p_j = \sum_{k=n}^{n-(j-1)} a_k x^{k-(n-(j-1))} \tag{17}$$

De fato, isso é trivialmente verdadeiro para p_0 . Porém, se existe p_j para o qual vale (17), então por (15),

$$\begin{aligned} p_{j+1} &= xp_j + a_{i_j} \\ &= x \sum_{k=n}^{n-(j-1)} a_k x^{k-(n-(j-1))} + a_{i_j} \\ &= \sum_{k=n}^{n-(j-1)} a_k x^{k-(n-j)} + a_{i_j} x^0 \\ &= \sum_{k=n}^{n-j} a_k x^{k-(n-j)} \end{aligned} \tag{18}$$

Ou seja, se (17) vale para algum p_j , então também vale para p_{j+1} , o que por indução finita mostra a validade de (17) para todo j finito. As propriedades (16, 17) são os *invariantes* deste algoritmo. O valor retornado pelo algoritmo é p_{n+1} , que vale:

$$p_{n+1} = \sum_{k=n}^0 a_k x^k$$

Que é o valor desejado. Isso demonstra que o algoritmo está correto.

- b) Como visto no item anterior, a complexidade do algoritmo é $\mathcal{O}(N)$, onde N é a quantidade de coeficientes do polinômio.

Exercício 13

- a) Note que embora a matriz a esteja pré-alocada, *seu conteúdo é indeterminado*.

```
def matrixmult(x, y, a):
    for i in range(len(a)):
        for j in range(len(a[i])):
            total = 0
            for k in range(len(y)):
                total += x[i][k] * y[k][j]
            a[i][j] = total
```

- b) Há 3 laços, cada um com N iterações. Assim a complexidade é $\mathcal{O}(N^3)$.

Exercício 14

Este problema aparentemente demanda uma solução quadrática. No entanto, note que se uma determinada linha possui 0's até a j -ésima coluna, é possível ignorar todas as linhas seguintes que possuam 1's até a posição j .

```
def encontra_mais_zeros(x):
    n = len(x) # Matriz quadrada
    # primeira linha
    j = 0
    while j < n and x[0][j] != 1:
        j += 1
    maior_linha = 0
    maior_sequencia = j
    for i in range(len(x)):
        while j < n and x[i][j] != 1:
            j += 1
        if j > maior_sequencia:
            maior_linha = i
            maior_sequencia = j
    return maior_linha
```

Exercício 15

Seja o conjunto A representado pelo vetor $a = \{a_0, a_1, \dots, a_n\}$. Temos 3 possibilidades:

1. Existe um subconjunto cuja soma é exatamente k que contém a_n .
2. Existe um subconjunto cuja soma é exatamente k que *não* contém a_n .
3. Não existe subconjunto cuja soma é exatamente a

Ao menos *uma* destas 3 opções deve ser verdadeira. Assim, testando-se os casos 1 e 2 é possível determinar se o subconjunto existe ou não. De fato, se existe um subconjunto de A que contém a_n cuja soma é exatamente k , então existe um subconjunto de $A \setminus \{a_n\} = \{a_0, a_1, \dots, a_{n-1}\}$ cuja soma é exatamente $k - a_n$. Por outro lado, se há um subconjunto de A que *não* contém a_n cuja soma é exatamente k , então evidentemente há um subconjunto de $\{a_0, a_1, \dots, a_{n-1}\}$ cuja soma é exatamente k . Deste modo, é possível resolver o problema para um vetor de tamanho n resolvendo dois problemas com vetores de tamanho $n - 1$, testando as duas possibilidades.

O caso base é o do vetor nulo, para o qual a resposta só é verdadeira se $k = 0$.

```
def ExisteSubSoma(a, k):
    def ExisteSubSomaRec(ultimo, k):
        if ultimo < 0: return k==0
        return ExisteSubSomaRec(ultimo-1, k-a[ultimo]) or ExisteSubSomaRec(ultimo-1, k)

    return ExisteSubSomaRec(len(a)-1, k)
```

A lei de recorrência que rege a complexidade deste algoritmo é:

$$T(N) = 2T(N-1) + \mathcal{O}(1)$$

$$T(1) = \mathcal{O}(1)$$

Cuja solução é $T(N) = \mathcal{O}(2^N)$ (nota-se que esta equação de recorrência, embora trivial, *não* é solucionável pelo *master theorem*).

Nota: é possível obter também os componentes da sequência desejada:

```
def EncontraSubSeq(a, k):
    def EncontraSubSeqRec(ultimo, k):
        if ultimo < 0:
            if k==0: return True, []
            else: return False, None
        Existe, seq = EncontraSubSeqRec(ultimo-1, k-a[ultimo])
        if Existe: return True, seq + [a[ultimo]]
        Existe, seq = EncontraSubSeqRec(ultimo-1, k)
        if Existe: return True, seq
        return False, None

    return EncontraSubSeqRec(len(a)-1, k)
```

Exercício 16

- O único laço do algoritmo percorre a sequência a em ordem reversa, consequentemente faz exatamente N iterações. Assim a complexidade do algoritmo é $\mathcal{O}(N)$.
- O algoritmo trivialmente termina em tempo finito (vide item anterior). Seja $A = \{a_0, \dots, a_n\}$ a sequência em a (note que neste caso $n = N - 1$) e $A_{i:j} = \{a_i, \dots, a_j\}$ $i \leq j$ a subsequência de a iniciada no índice i e terminada no índice j . Seja n o *último* índice válido de a (ou seja, $N - 1$). Seja x_i o valor da variável a na i -ésima iteração do laço, *após* a execução da linha 3, com $x_0 = x$. A lei de recorrência do algoritmo é:

$$x_{i+1} = \begin{cases} x_i & \text{se, } x_i < a_{n-i} \\ x_i - a_{n-i} & \text{se, } x_i \geq a_{n-i} \end{cases}$$

Mostra-se que vale *sempre* a propriedade:

Lema 2. Existe subsequência de A que soma exatamente x_0 se e somente se existe subsequência de $A_{0:(n-i)}$ que soma exatamente x_i .

Esta propriedade é trivialmente verdadeira para $i = 0$. Vamos dividir esta afirmação em 3 sub-casos:

- Existe uma subsequência S qualquer de $A_{0:n-i}$ cuja soma é exatamente x_i :

- i. $x_i < a_{n-i}$: Evidentemente $a_{n-i} \notin S$ (pois $a_i > 0$, assim qualquer soma que inclua a_{n-i} será maior que x_i). e assim existe uma subsequência de $A_{0:n-(i+1)}$ cuja soma é exatamente $x_i = x_{i+1}$
 - ii. $x_i \geq a_{n-i}$: Neste caso $a_{n-i} \in S$, pois, pela definição de supercrescente, qualquer soma de subsequência que não contém este valor será menor do que a_{n-i} . Novamente, existe uma subsequência de $A_{0:n-(i+1)}$ cuja soma é exatamente $x_i - a_{n-i} = x_{i+1}$
- (b) Não existe subsequência S qualquer de $A_{0:n-i}$ cuja soma é exatamente x_i : Então não pode existir subsequência de $A_{0:n-i}$ cuja soma seja exatamente x_i nem $x_i - a_{n-i}$ (caso contrário seria trivial construir a sequência desejada). Assim, não existe subsequência de $A_{0:n-i}$ seja x_{i+1} .

Ora, mas na condição de saída, $i = n$ e $A_{0:n-i+1} = \{\}$, cuja soma é 0. Assim, existe subsequência de A cuja soma é exatamente x_0 se e somente se $x_n = 0$.

Exercício 17

A sugestão do enunciado dá o caminho para a solução. Seja $S[k, A_{1:n}]$ verdadeiro se existe subconjunto de $A_{1:n}$ cuja soma seja exatamente k e falso caso contrário.

Vamos construir a solução por programação dinâmica “incrementando” o conjunto um elemento por vez e a meta para a soma k de um em um.

De fato, note que existe soma de subconjunto de $A_{1:n}$ exatamente igual a k então evidentemente esta soma inclui ou não o elemento a_n . Assim, existe soma de subconjunto $A_{1:n}$ exatamente igual a k se e somente se existe soma de subconjunto $A_{1:n-1}$ igual a k ou a $k - a_n$.

Deste modo,

$$S[k, A_{1:n}] = S[k, A_{1:n-1}] \vee S[k - a_n, A_{1:n-1}]$$

Assim, se são conhecidos todos os valores possíveis de $S[i, A_{1:n-1}]$ com $0 \leq i \leq k$, então é possível calcular os valores de $S[i, A_{1:n}]$.

A listagem a seguir implementa esta idéia:

```
def ExisteSubSoma(a, k):
    s = [False] * (k+1)
    s[0] = True
    s_a = list(s)
    for v in a:
        for i in range(k+1):
            s_a[i] = s[i]
            s[i] = s_a[i] or (i >= v and s_a[i-v])
    return existe[-1]
```

Note que é necessário preservar o valor anterior das variáveis s até que a atualização esteja completa.

Esta solução tem complexidade $\mathcal{O}(kN)$ onde k é o valor meta da soma e N é a quantidade de elementos do conjunto. Note que esta *não* é uma solução com complexidade verdadeiramente quadrática, pois o valor k não é proporcional ao *tamanho* do problema. Assim, diz-se que este algoritmo opera em tempo *pseudo*-polinomial.

Exercício 18

A maior subsequência crescente terminada na posição $k+1$ tem comprimento $1 +$ a maior das subsequências que acabam em um elemento a_i com $i \leq k$ tal que $a_i < a_{k+1}$. Como há no máximo k tais subsequências, este teste pode ser feito com complexidade $\mathcal{O}(k)$. A complexidade total do algoritmo é $\mathcal{O}(N^2)$.

```
def max_subsec_cresc(a):
    max_i = [1] * len(a)
    max_sub = 1
    for i in range(1, len(a)):
        for j in range(i):
            if a[j] < a[i] and max_i[i] < max_i[j] + 1:
                max_i[i] = max_i[j] + 1
        if max_i[i] > max_sub:
```

```

        max_sub = max_i[i]
    return max_sub

```

Exercício 19

- a) Seja u_i o valor da variável `ultimo` ao final da execução da linha 11, na i -ésima iteração do laço externo (iniciado na linha 3). O laço na linha 5 vai executar um total de u_i passos. Seja a_i o valor da variável `ultimo_alterado` ao final da execução da linha 10, na i -ésima iteração do laço interno. O valor máximo de a_i é $(u_i - 1)$, quando o último elemento a ser inspecionado pelo laço interno é modificado (isso ocorre por exemplo com uma entrada em ordem inversa, na qual o laço interno transporta o primeiro elemento até a posição u_i e mantém a ordem relativa dos demais elementos inalterada). Assim, o valor máximo que u_i pode assumir é $(u_{i-1} - 1)$. Ou, seja, no pior caso, u_i segue uma sequência aritmética decrescente de razão -1. O número total de iterações do laço interno no pior caso para uma entrada com n elementos é dado por:

$$\sum_{i=n-1}^1 i = \frac{n^2 - n}{2} = \mathcal{O}(n^2)$$

- b) Do mesmo modo, o valor *mínimo* que a_i pode assumir na primeira iteração é 0, quando *nenhuma* posição é modificada (como por exemplo com uma entrada ordenada). Neste caso a complexidade é $\mathcal{O}(n)$.

Exercício 20

A idéia básica é dividir o vetor em 3 regiões, uma no início, uma no centro e uma no final, de modo que a região central é maior que as outras duas. O algoritmo é chamado recursivamente nas duas primeiras regiões concatenadas, depois nas duas finais e finalmente, nas duas primeiras novamente. Mostra-se que após a 2a chamada a 3a região contém os maiores elementos do vetor de forma ordenada. Segue a prova detalhada:

Trata-se de um algoritmo recursivo. Sejam i, j os valores das variáveis `i, j` em uma dada chamada da função (como o algoritmo é recursivo, estes valores são específicos de um dado escopo). Seja $k = \lfloor j - i \rfloor / 3$. Seja $A = \{d_i, \dots, d_j\}$ o valor da variável `a` antes da chamada a `ordena(a, i, j)` e A^* o valor da mesma variável após a chamada.

As pós-condições desejáveis são:

1. $a_{l+1}^* \geq a_l^* \forall i \leq l < j$, ou seja, o vetor A^* está em ordem crescente.
2. $\exists \pi : \mathbb{N}^{[i,j]} \rightarrow \mathbb{N}^{[i,j]} \mid a_l = a_{\pi(l)}^*$, ou seja, existe uma *permutação* (representada como a função bijetora π) de A em A^* .
3. $a_l^* = a_l \forall i < l \vee l > j$, ou seja, os eventuais elementos de A fora do intervalo de índices i, j permanecem inalterados.

Trata-se de um algoritmo recursivo cujo caso-base é $i - j \leq 2$, ou seja o vetor a ser ordenado tem no máximo duas posições. O algoritmo chama a si próprio 3 vezes, com índices $(i, j - k)$, $(i + k, j)$ e $(i, j - k)$ novamente.

Ora, mas é fácil mostrar que fora do caso-base, $k = \lfloor j - i + 1 \rfloor / 3 \geq 1$. Isso significa que diferença $i - j$ em cada nível de chamada da função é um valor inteiro, *estritamente* decrescente e limitado inferiormente. Deste modo o caso-base é *sempre* atingido.

No caso-base, o algoritmo troca as eventuais duas posições do vetor caso elas estejam fora de ordem (ou não faz nada se o vetor é unitário). Deste modo, as duas pós-condições são trivialmente satisfeitas.

Ora, mas se as 3 sub-chamadas efetivamente ordenam os respectivos sub-vetores, então, seja $A^{(1)}$ o conteúdo do vetor a *após* a 1a chamada. Neste caso vale:

$$\begin{aligned}
 a_{l+1}^{(1)} &\geq a_l^{(1)} \forall i \leq l \leq (j - k) \\
 \exists \rho^{(1)} : \mathbb{N}^{[i,j-k]} &\rightarrow \mathbb{N}^{[i,j-k]} \mid a_l = a_{\rho^{(1)}(l)} \\
 a_l^1 &= a_l \forall (j - k) < l \leq j
 \end{aligned}$$

Ou seja, o intervalo entre índices $i, j - k$ da sequência $A^{(1)}$ (denotado $A_{i:j-k}^{(1)}$) está ordenado em ordem crescente e os valores neste intervalo são obtidos de uma permutação dos valores de A no mesmo intervalo. Os

demais valores permanecem inalterados, ou seja, $A_{j-k+1:j}^{(1)} = A_{j-k+1:j}$ (logo há uma permutação $\pi^{(1)} : \mathbb{N}^{[i,j]} \rightarrow \mathbb{N}^{[i,j]}$ tal que $a_l = a_{\pi^{(1)}(l)}$).

A propriedade de ordenação em particular garante que:

$$a_m^{(1)} \leq a_n^{(1)} \forall i \leq m < (i+k) \leq n \leq (j-k)$$

Isso significa que se há $a_o^{(1)} < a_m$ com $i \leq m < (i+k)$ e $(k+1) \leq o \leq j$ então necessariamente $o > (j-k)$. Assim, há no máximo k elementos na subsequência $A_{i+k:j}^{(1)}$ que podem ser menores do que algum elemento de $A_{i:i+k-1}^{(1)}$.

Se $A^{(2)}$ é o valor do vetor a depois da segunda chamada, então:

$$\begin{aligned} a_{l+1}^{(2)} &\geq a_l^{(2)} \forall (i+k) \leq l \leq j \\ \exists \rho^{(2)} : \mathbb{N}^{[i+k,j]} &\rightarrow \mathbb{N}^{[i+k,j]} \mid a_l^{(2)} = a_{\rho^{(2)}(l)}^{(1)} \\ a_l^{(2)} &= a_1^{(1)} \forall i \leq l < i+k \end{aligned}$$

Do mesmo modo, a propriedade de ordenação garante que:

$$a_m^{(2)} \leq a_n^{(2)} \forall (i+k) \leq m \leq (j-k) < n \leq j$$

Mostra-se, por absurdo, que além disso, *todos* os elementos de $A_{j-k+1:j}^{(2)}$ são maiores do que qualquer elemento de $A_{i:i+k-1}^{(2)}$. De fato, sabe-se devido à existência de $\rho^{(2)}$ e às propriedades da primeira chamada que há no máximo k elementos em $A_{i+k,j}^{(2)}$ que podem ser menores do que algum elemento de $A_{i:i+k-1}^{(2)}$. Por outro lado, se ouvesse algum elemento em $A_{j-k+1:j}^{(2)}$ menor do que algum elemento de $A_{i:i+k-1}^{(2)}$, então a propriedade de ordenação exigiria que ouvesse ao menos $j-i-2k$ também menores. Ora, mas:

$$j-i-2k = j-i-2 \left\lfloor \frac{j-i}{3} \right\rfloor > j-i-2 \frac{j-i}{3} = \frac{j-i}{3} > \left\lfloor \frac{j-i}{3} \right\rfloor = k$$

Isso é uma contradição de modo que não pode existir tal elemento. Assim, combinando esta propriedade com a de ordenação mostra-se que todos os elementos em $A_{j-k+1:j}^{(2)}$ são maiores do que todos os elementos em $A_{i:i+k-1}^{(2)}$. A terceira chamada completa a ordenação, pois após esta,

$$\begin{aligned} a_{l+1}^{(3)} &\geq a_l^{(3)} \forall (i) \leq l \leq (j-k) \\ \exists \rho^{(3)} : \mathbb{N}^{[i,j-k]} &\rightarrow \mathbb{N}^{[i,j-k]} \mid a_l^{(3)} = a_{\rho^{(3)}(l)}^{(2)} \\ a_l^{(3)} &= a_1^{(2)} \forall (j-k) < l \leq j \end{aligned}$$

Deste modo, os elementos em $A_{i:j-k}^{(3)}$ estão ordenados. Ora, mas também o estão os elementos de $A_{j-k+1,j}^{(3)}$ (que não foram modificados). Além disso, todos os elementos em $A_{i:j-k}^{(3)}$ são menores ou iguais aos elementos em $A_{j-k+1,j}^{(3)}$. Assim, o vetor $A^{(3)}$ está completamente ordenado. É trivial mostrar que ele é uma permutação do vetor original. Como $A^{(3)} = A^*$, as pós-condições originais são atendidas.

Quanto à complexidade, ele faz operações em tempo constante e em seguida chama a si próprio 3 vezes com entradas com $2/3$ do tamanho original.

Na notação do Teorema-Mestre,

$$T(N) = 3T\left(\frac{N}{3/2}\right) + \mathcal{O}(N^0)$$

Deste modo,

$$T(N) = \mathcal{O}(N^{\log_{3/2} 3}) \approx \mathcal{O}(N^{1,71})$$

Exercício 21

- a) Em um vetor ordenado, cada elemento inspecionado é ou uma repetição do elemento anterior ou um elemento novo que ainda não apareceu. O único caso que deve ser considerado com mais cuidado é o de um vetor com comprimento nulo, mas um teste rápido no início do código resolve o problema:

```
def Repeticoes(a):
    if len(a)==0: return 0
    n = 0
    ultimo = a[0]
    for i in range(1, len(a)):
        if a[i]==ultimo: n += 1
        else: ultimo = a[i]
    return n
```

Este código faz exatamente $N - 1$ iterações, onde N é o tamanho do vetor. Alternativamente é possível comparar os elementos $a[i]$ com $a[i-1]$ (ou $a[i]$ e $a[i+1]$, se o devido cuidado for tomado com os limites para i), mas é ligeiramente mais rápido usar uma variável local.

- b) O algoritmo *mergesort* ordena vetores com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$. Deste modo a tarefa de se ordenar um vetor e aplicar o algoritmo do item acima é $\mathcal{O}(N \log N + N) = \mathcal{O}(N \log N)$.

Exercício 22

- a) Uma solução trivial com complexidade $\mathcal{O}(N)$:

```
def fatorh(citacoes):
    i=0
    while i<len(citacoes) and citacoes[i]>=(i+1): i += 1
    return i
```

A versão com complexidade $\mathcal{O}(\log N)$ usa as mesmas idéias básicas de uma busca binária:

```
def fatorh(citacoes):
    a = 0
    b = len(citacoes)
    best = 0
    while a<=b:
        ref = (a+b)//2
        if citacoes[ref]>=(ref+1): # Procura na metade superior
            best = ref
            a = ref + 1
        else: # Procura na metade inferior
            b = ref - 1
    return best+1
```

É possível ainda omitir completamente a variável *best*:

```
def fatorh(citacoes):
    a = 0
    b = len(citacoes)
    while (a<=b):
        ref = (a+b)//2
        if citacoes[ref]>=(ref+1): # Procura na metade superior
            a = ref+1
        else: # Procura na metade inferior
            b = ref - 1
    return a
```

Finalmente há uma versão recursiva bastante compacta:


```

def fatorh(citacoes):
    def busca(a, b):
        if a>b: return a
        ref = (a+b)//2
        if citacoes[ref]>=(ref+1): return busca(ref+1, b)
        return busca(a, ref-1)
    return busca(0, len(citacoes)-1)

```

- b) O algoritmo de ordenação *mergesort* ordena um vetor com complexidade $\mathcal{O}(N \log N)$. Assim, a complexidade das operações conjuntas ordenar por *mergesort* e calcular o fator h é de $\mathcal{O}(N \log N + N) = \mathcal{O}(N \log N)$.

Exercício 23

- a) O algoritmo é um algoritmo recursivo cujo caso base é o parâmetro n igual a 1. Caso contrário, o algoritmo chama a si mesmo duas vezes, passando $n/2$ como novo parâmetro n . Se o valor inicial de n , o tamanho inicial do vetor, for exatamente uma potência de 2, as sucessivas divisões por 2 farão com que o caso base seja atendido.
- b) Seja $T(N)$ a ordem de complexidade do algoritmo. O algoritmo chama a si mesmo duas vezes com $N/2$ como parâmetro e realiza $N \cdot \mathcal{O}(1)$ operações sobre os vetores. A equação é:

$$T(N) = 2T\left(\frac{N}{2}\right) + \mathcal{O}(N)$$

- c) Na notação do *Master Theorem*, temos $A = 2$, $B = 2$ e $L = 1$. Neste caso, tem-se exatamente $A = B^L$ donde a solução é:

$$T(N) = \mathcal{O}(N \log N)$$

Exercício 24

- a) Resposta: O algoritmo divide a matriz em 4 quadrantes, cada um com aproximadamente $1/4$ do tamanho da matriz original. Em seguida, chama a si mesmo em 3 destes quadrantes. A operação de divisão e escolha de quadrantes a rejeitar tem complexidade constante $\mathcal{O}(1)$. A equação recursiva é:

$$T(N) = 3T\left(\frac{N}{4}\right) + \mathcal{O}(1)$$

- b) Na notação do teorema Mestre, tem-se $A = 3$, $B = 4$ e $L = 0$. Neste caso, naturalmente, $A > B^L$ e a solução é $N^{\log_B A}$, ou seja,

$$T(N) = \mathcal{O}(N^{\log_4 3}) \approx \mathcal{O}(N^{0,7925})$$

Exercício 25

Como trata-se de uma adição de um contador ao *mergesort*, este algoritmo necessariamente termina em tempo finito. O caso base do algoritmo é o do vetor unitário ou nulo, para o qual este retorna o valor correto de zero inversões. Resta mostrar que se as duas chamadas recursivas nas linhas 34 e 35 efetivamente retornam o número de inversões nos seus respectivos intervalos, a função também retorna o valor correto. Como visto na questão 8, o número de inversões I é dado por

$$I = \sum_{i=0}^{n-1} \xi_i \quad (19)$$

onde é o total de elementos a_j com $j > i$ tais que $a_i < a_j$. Tomando-se a função $H(n) = 1$ para $n \geq 0$ e $H(n) = 0$ para $n < 0$ (esta é a Função de Heviside), então pode-se escrever

$$\xi_i = \sum_{j=i+1}^{n-1} 1 - H(a_j - a_i) \quad (20)$$

Ora, mas para qualquer índice m tal que $0 \leq m \leq n-1$, vale

$$\xi_i = \sum_{j=i+1}^{m-1} \overbrace{1 - H(a_j - a_i)}^{\epsilon_{i,m}} + \sum_{j=m}^{n-1} \overbrace{1 - H(a_j - a_i)}^{\delta_{i,m}} \quad (21)$$

Ou seja, se particiona-se a sequência em $e = \{a_0, \dots, a_{m-1}\}$ e $d = \{a_m, \dots, a_{n-1}\}$, então trivialmente, o valor ξ_i é a soma da quantidade de elementos maiores encontrados na primeira partição $\epsilon_{i,m}$ e a quantidade de elementos na segunda partição $\delta_{i,m}$. Observa-se ademais que quando $i > m$ então $\epsilon_{i,m} = 0$.

Substituindo-se em (19), temos:

$$I = \sum_{i=0}^{n-1} \epsilon_{i,m} + \sum_{i=0}^{n-1} \delta_{i,m} = \sum_{i=0}^{m-1} \overbrace{\epsilon_{i,m}}^{I_e} + \sum_{i=m}^{n-1} \overbrace{\delta_{i,m}}^{I_d} + \sum_{i=m}^{n-1} \overbrace{\epsilon_{i,m}}^{I_m} \quad (22)$$

Por hipótese, I_e seria o valor retornado na linha 34, ou seja, a quantidade de inversões na primeira sub-sequência. Do mesmo modo, I_d seria o valor retornado na linha 35, ou seja a quantidade de inversões na segunda sub-sequência. Assim, se provarmos que a chamada a `merge` efetivamente retorna I_m , comprovaremos a correção do algoritmo.

Seja $I_{i,j}$ o valor da variável `inv` quando `i = i`, `j = j` ao final da execução da linha 25. Então vale:

$$I_{i,j} = \sum_{k=0}^{i-1} \epsilon_{i,m} + \sum_{k=m}^j 1 - H(a_j - a_i) \quad (23)$$

Exercício 26

- O caso base é o de uma sequência na qual o limite à esquerda é igual ao limite à direita, ou seja, o de uma sequência unitária. Naturalmente, a única subsequência (e consequentemente a maior) neste caso é a própria sequência, e a soma é o único valor contido.
- São feitas duas chamadas recursivas, uma com limites (e, meio) e outra com limites $(\text{meio}+1, d)$. Claramente $\text{meio} < d$ e $\text{meio} + 1 > e$. Do mesmo modo, $\text{meio} \geq e$ e $\text{meio} + 1 \leq d$. Assim, os limites nas chamadas são estritamente decrescentes e limitados inferiormente por uma sequência unitária. Assim há um nível de chamada que leva à sequência unitária.
- O algoritmo faz duas chamadas recursivas com vetores com metade do tamanho do vetor original. A primeira busca sequencial custa $\mathcal{O}(N/2)$ e a segunda custa $\mathcal{O}(N/2)$. A equação é:

$$T(N) = 2T\left(\frac{N}{2}\right) + \mathcal{O}(N)$$

- Supondo que as chamadas nas linhas 8 e 9 retornam o valor correto, as variáveis `s1` e `s2` contém, respectivamente, a maior subsequência em (e, meio) e $(\text{meio}+1, d)$. Por busca sequencial direta, a variável `s3` contém a maior subsequência que começa em (e, meio) e termina em $(\text{meio}+1, d)$. Ora, mas toda subsequência possível do vetor ou começa e acaba antes da metade, ou começa antes da metade e acaba depois da metade, ou começa e acaba depois da metade. Assim, claramente o maior valor entre `s1`, `s3` e `s2` contém o valor da maior subsequência.
- Na notação do *master theorem*, $A = 2$, $B = 2$ e $L = 1$, de modo que $A = B^L$. A solução é assim $\mathcal{O}(N \log N)$. O algoritmo é assim melhor do que o de busca direta ($\mathcal{O}(N^2)$) e pior do que o por programação dinâmica ($\mathcal{O}(N)$).

Exercício 27

A equação a ser resolvida é

$$T(N) = aT\left(\frac{N}{b}\right) + N \log N$$

Esta é uma equação recursiva, na qual o termo de uma ordem ($T(N)$) está expresso em função de N e do termo de ordem imediatamente anterior ($T(N/b)$). Uma maneira de resolvê-la é escrever o termo de ordem imediatamente anterior ($T(N/b^2)$) em função de seu antecessor ($T(N/b^2)$), usando para isso a própria equação recursiva¹:

$$T\left(\frac{N}{b}\right) = aT\left(\frac{N}{b^2}\right) + \frac{N}{b} \log\left(\frac{N}{b}\right)$$

Substituindo-se na equação anterior,

$$T(N) = a^2T\left(\frac{N}{b^2}\right) + \frac{a}{b}N \log\left(\frac{N}{b}\right) + N \log N$$

Prosseguindo agora, escrevemos $T(N/b^2)$ em função de $T(N/b^3)$,

$$T\left(\frac{N}{b^2}\right) = aT\left(\frac{N}{b^3}\right) + \frac{N}{b^2} \log\left(\frac{N}{b^2}\right)$$

e

$$T(N) = a^3T\left(\frac{N}{b^3}\right) + \frac{a^2}{b^2}N \log\left(\frac{N}{b^2}\right) + \frac{a}{b}N \log\left(\frac{N}{b}\right) + N \log N$$

Repetindo-se este processo k passos, tem-se:

$$T(N) = a^kT\left(\frac{N}{b^k}\right) + \sum_{i=0}^{k-1} \frac{a^i}{b^i} N \log\left(\frac{N}{b^i}\right)$$

Se $N = b^k$,

$$\begin{aligned} T(N) &= a^k \overbrace{T(1)}^{\mathcal{O}(1)} + \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{a}{b}\right)^i b^k \log\left(\frac{b^k}{b^i}\right) \\ &= a^k \mathcal{O}(1) + \sum_{i=0}^{k-1} b^k \left(\frac{a}{b}\right)^i (\log b^k - \log b^i) \\ &= a^k \mathcal{O}(1) + b^k \log b \left(k \sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{a}{b}\right)^i - \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{a}{b}\right)^i \right) \\ &= a^k \mathcal{O}(1) + b^k \log(b^k) \left(\sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{a}{b}\right)^i - \frac{1}{k} \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{a}{b}\right)^i \right) \end{aligned}$$

Existem formas fechadas para as duas séries do lado direito, que dependem da razão (a/b) . Se $a = b$, então $a/b = 1$ e trivialmente,

$$T(N) = a^k \mathcal{O}(1) + b^k \log(b^k) k$$

Como $N = b^k$ e $k = \log_b N$,

$$T(N) = \mathcal{O}\left(N (\log N)^2\right)$$

Para $a \neq b$ usa-se resultados conhecidos de somas de séries. Com $x \neq 1$, vale²:

$$\sum_{i=0}^{k-1} x^i = \frac{x^k - 1}{x - 1}$$

¹Esta é a maneira pela qual o *Master Theorem* é demonstrado no curso

²Note que o segundo resultado é a derivada do primeiro multiplicada por x

$$\sum_{i=0}^{k-1} ix^i = \frac{x}{(x-1)^2} + x^k \left(\frac{k}{x-1} - \frac{x}{(x-1)^2} \right)$$

Então, substituindo-se $x = a/b$ e descartando-se os termos de menor ordem em k ,

$$\sum_{i=0}^{k-1} \left(\frac{a}{b}\right)^i - \frac{1}{k} \sum_{i=0}^{k-1} i \left(\frac{a}{b}\right)^i = \mathcal{O} \left(\frac{(a/b)^{k+1}/k - 1}{(a/b) - 1} \right)$$

Retomando-se $N = b^k$ e $k = \log_b N$,

$$T(N) = N^{\log_b a} \mathcal{O}(1) + N \mathcal{O} \left(\frac{(a/b)^{\log_b N + 1} - \log_b N}{(a/b) - 1} \right)$$

Estamos então diante de 2 possibilidades:

1. $a/b > 1$. Neste caso, $(a/b)^{\log_b N} \gg \log_b N$ e

$$T(N) = \mathcal{O}(N^{\log_b a})$$

2. $a/b < 1$. Neste caso, $(a/b)^{\log_b N} \ll \log_b N$ e

$$T(N) = \mathcal{O}(N \log N)$$

Resumindo, tem-se:

$$T(N) = \begin{cases} \mathcal{O}(N \log N) & \text{para } a < b \\ \mathcal{O}(N (\log N)^2) & \text{para } a = b \\ \mathcal{O}(N^{\log_b a}) & \text{para } a > b \end{cases}$$

Em particular, para:

(a) $a = 3, b = 3$:

$$T(N) = \mathcal{O}(N^{\log_b a}) \approx N^{1,585}$$

(b) $a = 2, b = 2$:

$$T(N) = \mathcal{O}(N (\log N)^2)$$

(c) $a = 2, b = 2$:

$$T(N) = \mathcal{O}(N \log N)$$

Exercício 28

a) A quantidade de chamadas subsequente é limitada pelo tamanho do vetor de entrada. Assim, naturalmente, a maior quantidade de chamadas ocorrerá quando um dos sub-vetores pós-divisão for o maior possível. Isso ocorre por exemplo em um vetor pré-ordenado, quando o primeiro sub-vetor tem tamanho $N - 1$. Neste caso a profundidade máxima é $\mathcal{O}(N)$.

b) O resultado é idêntico à listagem do enunciado até a linha 17:

```
1 def quicksort(s, a, b):
2     if a >= b:
3         return
4     p = s[b]          # pivot
5     l = a
6     r = b-1
7     while l <= r :
```

```

8         while l<=r and s[l]<=p:
9             l = l+1
10        while l<=r and s[r]>=p:
11            r = r - 1
12        if l<r:
13            temp = s[l]
14            s[l] = s[r]
15            s[r]=temp
16    s[b] = s[l]
17    s[l] = p
18    if (l-l-a)<(b-l-1):
19        quicksort(s, a, (l-1))
20        quicksort(s, (l+1), b)
21    else:
22        quicksort(s, (l+1), b)
23        quicksort(s, a, (l-1))

```

- c) Note que é impossível retirar *ambas* as chamadas recursivas (ao menos sem uma estrutura de dados auxiliar (que por sua vez utilizaria uma quantidade de memória comparável à da pilha do programa)).

```

def quicksort(s, a, b):
    while a < b:
        p = s[b]      # pivot
        l = a
        r = b-1
        while l<=r :
            while l<=r and s[l]<=p:
                l = l+1
            while l<=r and s[r]>=p:
                r = r - 1
            if l<r:
                temp = s[l]
                s[l] = s[r]
                s[r]=temp
        s[b] = s[l]
        s[l] = p
        if (l-l-a)<(b-l-1):
            quicksort(s, a, (l-1))
            a = l + 1
        else:
            quicksort(s, (l+1), b)
            b = l -1

```

- d) A profundidade máxima ocorre quando o sub-vetor passado para a chamada recursiva tem o tamanho máximo a cada iteração. Ora, este sub-vetor tem no máximo o tamanho da metade do vetor original (visto que ele é menor ou igual ao outro sub-vetor). Finalmente, é possível dividir um vetor em 2 no máximo $\log_2 N$ vezes, de modo que a profundidade máxima é de ordem $\mathcal{O}(\log N)$.

Exercício 29

- a) A sequência $[1, 2, 3, 3]$, sob a operação de redução, gera a sequência $[3]$. 3 é trivialmente elemento dominante da segunda sequência, mas *não* é da primeira.
- b) A função recursiva verifica se a sequência é nula e retorna verdadeiro neste caso. Em seguida ela verifica se a sequência tem um número *ímpar* de elementos. Caso tenha, ela verifica se o seu último elemento é dominante da sequência original. Finalmente ela chama *reduz* sobre a sequência e a si mesma.

Esta função recursiva tem dois casos-base:

- (a) A sequência recebida é nula, situação em que a função retorna `False`.
- (b) A sequência recebida tem número *ímpar* de elementos e seu último elemento é elemento dominante da sequência v , situação em que a função retorna `True` caso o elemento também seja, `False` caso contrário.

O primeiro caso base é correto, pois pela propriedade do item (a), se alguma sequência v não tem elemento dominante, a sequência original a também não pode ter. O segundo caso-base também é, pois se o último elemento de v é dominante em v , ele é o único candidato possível a dominância de a .

A chamada `a.reduz` é *sempre* válida, pois se o vetor v tem inicialmente número ímpar de elementos, o seu último elemento é retirado. Ora, mas a chamada `a.reduz` garante que o tamanho do vetor v na próxima chamada estará entre 0 e $\lfloor \text{len}(v)/2 \rfloor$. Assim, algum caso-base é *sempre* atingido.

Ora, mas a chamada recursiva retorna o valor correto, então necessariamente a função retorna o valor correto (de fato, trata-se de um *tail call*).

- c) O pior caso da função recursiva é o no qual o vetor v é sempre *ímpar* e não possui elemento dominante. Neste caso a função recursiva faz $\mathcal{O}(N)$ operações e chama a si mesma com no máximo $N/2$ elementos, onde N é o tamanho de v . Assim, a equação recursiva é:

$$T(N) = T\left(\frac{N}{2}\right) + \mathcal{O}(N)$$

Cuja solução é:

$$T(N) = \mathcal{O}(N)$$

O enunciado original não faz a verificação final sobre o vetor a , o que torna o algoritmo *incorreto*. Durante a prova pediu-se aos alunos que substituíssem o teste `v.count(v[-1])*2 > len(v)` por `a.count(v[-1])*2 > len(v)`. Este teste tem complexidade $\text{len}(a)$, que *não* depende do tamanho de v . A equação resultante é:

$$T(N) = T\left(\frac{N}{2}\right) + \mathcal{O}(\text{len}(a))$$

Cuja solução é $\mathcal{O}(\log N (1 + \mathcal{O}(\text{len}(a)))) = \mathcal{O}(N \log N)$ Em virtude do erro no enunciado, *ambas* as respostas serão consideradas corretas.