

Aluno: Allan Cordeiro Rocha de Araújo

Disciplina: Análise de Algoritmo

## Lista 2

### Questão 1

#### Letra (A)

Complexidade da versão recursiva

data . . .  
5 1 0 0 5 5 0

~~$T(0) = 1$   
 $T(1) = 1$~~

$T(0) = 1$   
 $T(1) = 1$   
 $T(n) = T(n-1) + T(n-2)$

usando a regra de recorrência homogênea  
temos uma equação do segundo grau (polinômio característico)

temos:  
 $k^2 = k + 1$   
calculando as raízes dessa equação...

$r_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}$   
 $r_2 = \frac{1 - \sqrt{5}}{2}$

temos que a solução da redução é:  
 $T(n) = a_1 \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n + a_2 \left( \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n$

Usando  $n=0$  e  $n=1$ , por  $T(0)=1$  e  $T(1)=1$

$$\begin{cases} 1 = a_1 + a_2 \\ 1 = a_1 \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right) + a_2 \left( \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right) \end{cases}$$

Resolvendo esse sistema...

$a_1 = \frac{\sqrt{5} + 1}{2\sqrt{5}}$

$a_2 = \frac{\sqrt{5} - 1}{2\sqrt{5}}$

$$T(m) = \frac{\sqrt{5}+1}{2\sqrt{5}} \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^m + \frac{\sqrt{5}-1}{2\sqrt{5}} \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^m$$

$$T(m) = \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^{m+1} - \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^{m+1}$$

$$F(m) \approx T(m) = \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \left( \frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^{m+1} - \left( \frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^{m+1} \right) \approx \dots$$

A sequência de Fibonacci tem proporção áurea, denominada  $\phi$ .  
Esta é a raiz positiva da equação de segundo grau  $x^2 - x - 1 = 0$   
então  $\phi^2 = \phi + 1$ .

$$\phi^m \cdot \phi^2 = (\phi + 1) \cdot \phi^m$$

$$\phi^{m+2} = \phi^{m+1} + \phi^m \quad \text{logo } \phi^m \text{ é uma sequência de Fibonacci.}$$

$1-\phi$  é uma das raízes  
e tem a mesma propriedade que  $\phi^m$

Ajustando os coeficientes  $\phi^m$  e  $1-\phi^m$  para  $F(0)=0$   
e  $F(1)=1$

$$\dots = \frac{\phi^{m+1}}{\sqrt{5}} - \frac{(1-\phi)^{m+1}}{\sqrt{5}} \quad \text{com } m \rightarrow \infty \text{ o segundo termo tende a zero (0)}$$

$$\text{logo } O(\phi^m)$$

$$\text{onde } \phi = \frac{1+\sqrt{5}}{2}$$

Calculo da complexidade para a versão iterativa

```
func fib(m) {  
    i = 1  
    j = 0  
    for k = 1 até m  
        t = i + j  
        i = j  
        j = t  
    return j  
}
```

$\sum_{k=1}^m 1 = m$  a complexidade é

Logo a complexidade é  $O(m)$

O limite inferior para ele é  $O(\log(n))$ , pois é a melhor complexidade entre os algoritmos de Fibonacci, neste caso é um algoritmo que usa exponenciação de matrizes.



## Letra (B)

Cálculo para complexidade da versão recursiva

Permute(str, k) {  
    if (k == tamanho(str))  $\rightarrow O(1)$   
        print(str)  
    else  
        for (i = k até tamanho(str))  
            exchangeCaracteres(str, k, i)  $\rightarrow O(1)$   
            permute(str, k+1)  
            exchangeCaracteres(str, i, k)  $\rightarrow O(1)$   
}

exchangeCaracteres(str, int p1, p2) {  
    troca(str[p1], str[p2])  
}

$T(m) = \begin{cases} 0 & m=0 \\ 1 & m=1 \\ m \cdot T(m-1) + 2 & \end{cases}$

$T(m) = m \cdot T(m-1) + 2m$   
 $T(m-1) = m(mT(m-2) + 2m) + 2m$   
 $T(m-1) = m^2 T(m-2) + 2m^2 + 2m$   
 $T(m-2) = m^3 T(m-3) + 2m^3 + 2m^2 + 2m$

$= m^k \cdot T(m-k) + 2(m + \dots + m^k)$  para  $k=m$   
 $= m^m T(0) + 2(m + \dots + m^m)$

Logo na fórmula da PG...

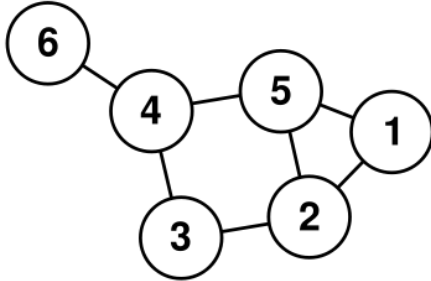
$O\left(\frac{m^m - 1}{m - 1}\right)$

## Questão 2

(A)

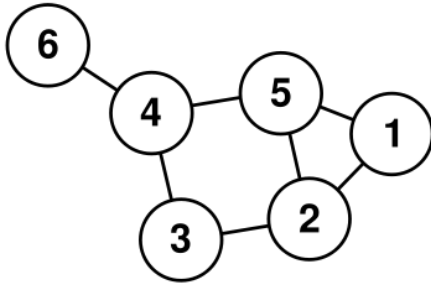
É um modelo matemático que representa relações entre objetos  $G = (V, E)$ .

$V$  é o número de vértices e  $E$  é o número de arestas.

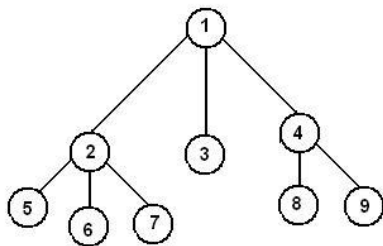


(B)

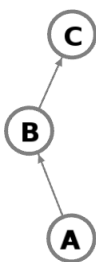
Grafo conexo: Grafo que possui arestas



Grafo acíclico: Grafo que não possui ciclos, ou seja, uma árvore

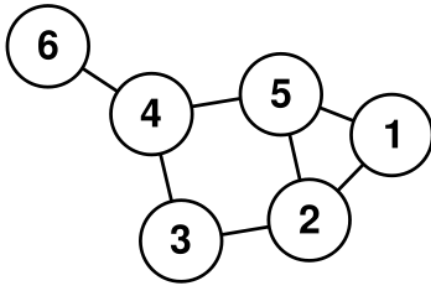


Grafo direcionado: Grafo onde as arestas possuem uma direção definida



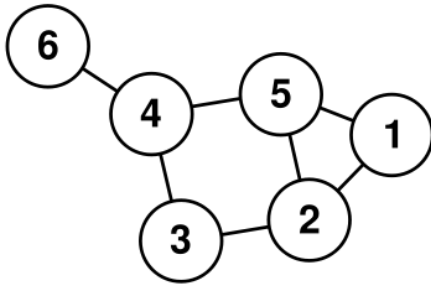
**(C)**

Adjacência em vértices é quando dois vértices  $x$  e  $y$  forem ligados por uma mesma aresta  $e=(x,y)$ .



O vértice 6 é adjacente ao vértice 4

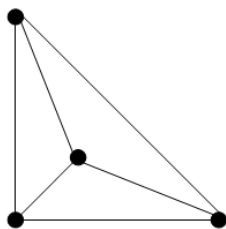
Já adjacência em arestas é quando duas arestas possuem o mesmo extremo (um mesmo vértice)



$(6,4)$  é adjacente a  $(4,5)$

**(D)**

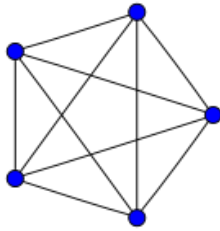
Um grafo planar é quando um grafo é colocado em um plano onde suas arestas não se cruzem



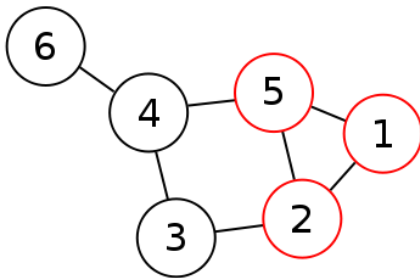
**(F)**

Grafo Completo: Um grafo é completo quando todos os seus vértices forem adjacentes.

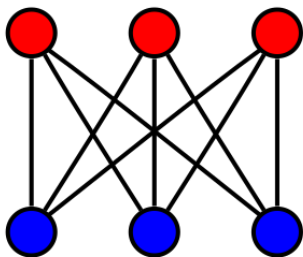
Um grafo completo  $K_n$  possui  $n(n-1)/2$  arestas.



Clique: é um subgrafo de um grafo  $G$ , que é completo.

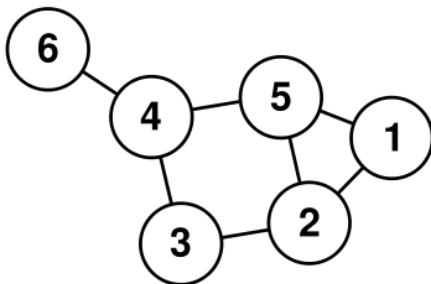


Grafo bipartido: Um grafo  $G=(V,E)$  é bipartido quando seu conjunto de vértices  $V$  pode ser dividido em dois subconjuntos de vértices tais que toda aresta conecta um vértice de um subconjunto com o do outro subconjunto.

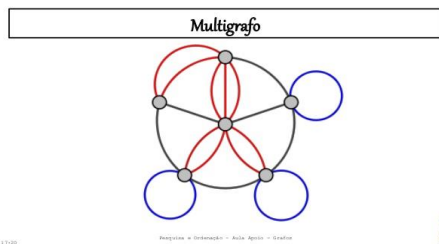


**(G)**

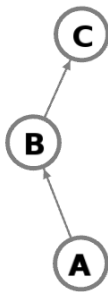
Grafo Simples: É um grafo que não possui arestas múltiplas.



**Multigrafo:** Quando um grafo possui mais de uma aresta interligando os mesmos dois vértices dizem-se que esse grafo possui arestas múltiplas (ou arestas paralelas).

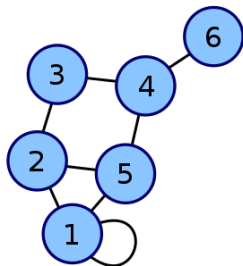


**Dígrafo:** quando o grafo é direcionado, ou seja, quando as arestas possuem direções.



### Questão 3

**Matriz de incidência:** É a representação computacional de um grafo através de uma matriz bidimensional, uma dimensão são os vértices e a outra são as arestas. De forma geral ela guarda informações sobre a relação de cada vértice com cada aresta (a incidência de uma aresta sobre um vértice)

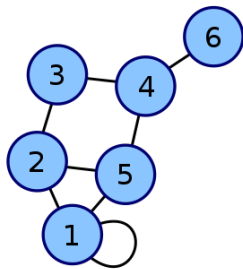


A Matriz de incidência abaixo é a representação do grafo acima.



$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

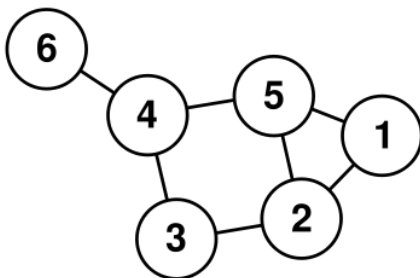
Matriz de adjacência: Seja um grafo com  $n$  vértices, a matriz de adjacência é uma matriz  $n \times n$ . A matriz guarda informações sobre como o vértice  $v_1$  se relaciona com o vértice  $v_2$ .



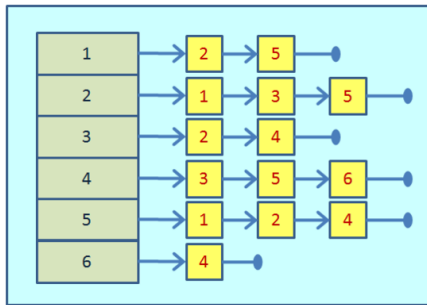
A matriz de adjacência abaixo é a representação do Grafo acima.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Lista de adjacência: É a representação computacional de um Grafo em uma estrutura de dados de lista de listas (ou vetor de listas).



A lista de adjacência a seguir é a representação do grafo acima.



A vantagem da matriz de adjacência é sua velocidade de busca, para buscar qualquer informação nela o custo é  $O(1)$ . Já a desvantagem é que o gasto de memória talvez não compense isso, pois ele sempre vai armazenar um matriz  $n \times n$  ( $n$  é o número de vértices), logo se o grafo possuir poucas arestas talvez não valha pena.

A vantagem da lista de adjacência é que caso o grafo possua poucas arestas o custo para a lista será baixo, por exemplo, caso possua nenhuma aresta a lista de adjacência será basicamente um vetor. A desvantagem é caso o grafo seja um grafo completo, ou seja, todos os seus vértices estão ligados entre si.

#### Questão 4

Tabela hash / tabela de dispersão / tabela de espalhamento é uma estrutura de dados que associa chaves aos elementos. Com esta chave será feito a busca do elemento. Existe vários métodos para o cálculo do espalhamento dos elementos (calcular sua posição na tabela), o mais conhecido é usar resto da divisão do elemento pelo tamanho da tabela (tamanho da tabela normalmente é um número primo).

A complexidade da inserção e remoção no pior caso é  $O(n)$ .

A complexidade da busca é  $O(1)$ .

Estrutura do hash com lista encadeada

```
#include <stdio.h>
```

```
#include <stdlib.h> //para uso da função calloc
```

```
#include <math.h>
```

```
typedef struct modlista {
```

```
    int valor;
```

```
        struct modlista *prox;           //ponteiro para o proximo elemento
    }*vetor, lista, *elo;                //um vetor de ponteiro para a struct, a estrutura,
    ponteiro para a struct
```

```
void inicio(vetor *v,int n){
    elo novo;
    int i;
    for(i=0;i<n;i++){
        novo = (elo)calloc(1,sizeof(lista));
        novo->valor = i;
        novo->prox = NULL;
        v[i] = novo;
    }
}
```

```
int calculoHash(int x,int m){
    return (x%m);
}
```

```
int inserir(vetor *v,int valor,int m){
    elo aux, novo;

    int posicao = calculoHash(valor,m);

    aux = v[posicao];

    while(1){
        if(aux->prox == NULL)
            break;
        aux = aux->prox;
    }
}
```

```

        novo = (elo)calloc(1,sizeof(lista));
        novo->valor = valor;
        novo->prox = NULL;
        aux->prox = novo;

    }

void imprimir(vetor *v,int m){
    elo aux;
    int i;

    for(i=0;i<m;i++){
        aux = v[i];

        while(1){
            if(aux == NULL)
                break;

            printf("%d -> ",aux->valor);

            aux = aux->prox;
        }
        printf("\\n\\n");
    }
}

```

## Questão 5

Enumeração explícita: é a famosa resolução por força bruta, onde é feita todas as comparações possíveis em um conjunto de dados para se obter a resposta desejada.

Exemplo: algoritmos de força bruta.

Enumeração implícita: Quando apenas uma parte dos dados é realmente analisada, sem necessidade de se analisar todos os casos possíveis.

Exemplo: Algoritmos gulosos.

Programação dinâmica: É a técnica de resolução de problemas onde os sub-resultados são armazenados em tabelas para consulta, por exemplo, em uma resolução recursiva normalmente a mesma operação é feita mais de uma vez, nesses casos essas respostas repetidas não são calculadas mais de uma vez, pois já estão armazenadas em tabelas.

Exemplos: algoritmo de Dijkstra, algoritmo para o problema da mochila booleana.

Algoritmo Guloso: é uma resolução baseada em achar a melhor escolha local com a esperança de achar a melhor escolha global, ou seja, o primeiro resultado que satisfaz a condição ele já aceita e desconsidera as outras possíveis possibilidades.

Exemplos: problema da mochila fracionaria, problema do escalonamento de intervalos.

BackTracking: é um refinamento de busca por força bruta, onde varias soluções podem ser descartadas sem serem necessariamente analisadas.

Exemplos: N-rainhas, Caixeiro Viajante.

## Questão 6

Pseudocódigo da multiplicação de matrizes usando programação dinâmica

MATRIXCHAINORDER (p,n )

1 para  $i \leftarrow 1$  até  $n$  faça

2      $m[i,i] \leftarrow 0$

3 para  $l \leftarrow 2$  até  $n$  faça

4     para  $i \leftarrow 1$  até  $n - l + 1$  faça

5          $j \leftarrow i + l - 1$

6          $m[i, j] \leftarrow \infty$

7         para  $k \leftarrow i$  até  $j - 1$  faça



```

8          q ← m[i, k] + p[i - 1] p[k]p[j] + m[k+1, j]
9          se q < m[i, j]
10         então m[i, j] ← q
11 devolva m[1, n]

```

### Questão 7

// algoritmo de Dijkstra /CAMINHO MINIMO

```

void dijkstra (Graph G,int Vi,int *dis){
//calcula as distancias e armazena no VETOR dis[]

/*
Ele irá calcular a distancia da raiz Vi até todos os outros vértices armazenados
no vetor dis[]
*/

char vis[G->v];
memset (vis, 0, sizeof (vis));
memset (dis, 0x7f, sizeof (dis));

dis[Vi] = 0;
int t, i;

for (t = 0; t < G->v; t++){
    int v = -1;
    for (i = 0; i < G->v; i++){
        if (!vis[i] && (v < 0 || dis[i] < dis[v]) )
            v = i;
    }
    vis[v] = 1;
    for (i = 0; i < G->v; i++){

```

```

    if (G->adj[v][i] > (dis[v] + G->adj[v][i]) && dis[i] > (dis[v] + G->adj[v][i]) )
        dis[i] = dis[v] + G->adj[v][i];
    }

}

}

```

## Questão 8

### (A)

A teoria NP-Completo abrange os problemas NP-Completo, que são problemas que são um subconjunto de NP e são computacionalmente difíceis de se resolver, no caso problemas que são resolvidos em tempo exponencial.

Já o problema SAT é um problema NP-Completo, mais precisamente foi o primeiro identificado como pertencente à classe NP-Completo. O problema SAT é pra determinar se existe uma valor (positivo ou negativo) para um expressão booleana.

### (B)

Classe P: É o conjunto de problemas que podem ser resolvidos em tempo polinomial por uma máquina de Turing determinística.

Exemplo: cálculo do máximo divisor comum.

Classe NP: É o conjunto de problemas que são decidíveis em tempo polinomial por uma máquina de Turing não-determinística.

Exemplo: problema do caixeiro viajante.

Classe NP-Difícil: um problema H é NP-Difícil se e somente se existe um problema NP-Completo L que é Turing-redutível em tempo polinomial para H.

Exemplo: problema de decisão da soma de subconjuntos.

NP-Completo: São problemas que são um subconjunto de NP e são computacionalmente difíceis de se resolver.

Exemplo: Problema do caminho mais longo.

## Questão 10

Uma redução (ou redução polinomial) é reduzir um problema x em um problema y onde um algoritmo 1 que resolve x usando uma subrotina hipotética

algoritmo 2 que resolve y, tal que, se algoritmo 2 é um algoritmo polinomial, então algoritmo 1 é um algoritmo polinomial também.

A notação:  $x \leq_p y$ . Significa que existe uma redução de x a y.

Se  $x \leq_p y$  e y está em P, então x está em P.

Para mostrar que  $\text{SAT} \leq_p \text{Clique}$  primeiro mostraremos que  $\text{SAT} \leq_p 3\text{-SAT}$  e que  $3\text{-SAT} \leq_p \text{Clique}$ .

$\text{SAT} \leq_p 3\text{-SAT}$

Legenda

Quando se diz 3 literais por clausula significa isso:

$$\emptyset = (x_1 \vee !x_1 \vee !x_2) \wedge (x_3 \vee x_2 \vee x_4)$$

Um literal são as variáveis  $x_1, x_2, \dots$  e sua negação é  $!x_1, !x_2, \dots$

Uma clausula é  $(x_1 \vee !x_1 \vee !x_2) \dots$

Descreveremos um algoritmo polinomial T que recebe uma fórmula booleana  $\emptyset$  e devolve uma fórmula booleana  $\emptyset'$  com exatamente 3 literais por cláusulas tais que:

$\emptyset$  é satisfazível se e somente se  $\emptyset'$  é satisfazível

A transformação consiste em substituir cada clausula de  $\emptyset$  por uma coleção de cláusulas com exatamente 3 literais cada e equivalente a  $\emptyset$ ;

Seja  $(l_1 \vee l_2 \vee \dots \vee l_k)$  uma cláusula de  $\emptyset$ .

Caso 1.  $k = 1$

Troque  $(l_1)$

por  $(l_1 \vee y_1 \vee y_2) (l_1 \vee \neg y_1 \vee y_2) (l_1 \vee y_1 \vee \neg y_2) (l_1 \vee \neg y_1 \vee \neg y_2)$  onde  $y_1$  e  $y_2$  são variáveis novas.

Caso 2.  $k = 2$

Troque  $(l_1 \vee l_2)$  por  $(l_1 \vee l_2 \vee y) (l_1 \vee l_2 \vee \neg y)$ . onde y é uma variáveis nova.

Caso 3.  $k = 3$

Mantenha  $(l_1 \vee l_2 \vee l_3)$ .

Caso 4.  $k > 3$

Troque  $(l_1 \vee l_2 \vee \dots \vee l_k)$  por

$(l_1 \vee l_2 \vee y_1)$

$(\neg y_1 \vee l_3 \vee y_2) (\neg y_2 \vee l_4 \vee y_3) (\neg y_3 \vee l_5 \vee y_4) \dots$

$$(\neg y_{k-3} \vee l_{k-1} \vee l_k)$$

onde  $y_1, y_2, \dots, y_{k-3}$  são variáveis novas

Verifique que  $\emptyset$  é satisfazível se e somente se nova fórmula é satisfazível. O tamanho da nova cláusula é  $O(m)$ , onde  $m$  é o número de literais que ocorrem em  $\emptyset$  (contando-se as repetições).

Agora para 3-SAT  $\leq_p$  Clique

Descreveremos um algoritmo polinomial  $T$  que recebe uma fórmula booleana  $\emptyset$  com  $k$  cláusulas e exatamente 3 literais por cláusula e devolve um grafo  $G$  tais que

$\emptyset$  é satisfatível se e somente se  $G$  possui um clique  $\geq k$

Para cada cláusula o grafo  $G$  terá 3 vértices, um correspondente a cada literal da cláusula, Logo  $G$  terá  $3k$  vértices. Teremos arestas ligando vértices  $u$  e  $v$  se

$u$  e  $v$  são vértices que correspondem a literais em diferentes cláusulas;

e se  $u$  corresponde a um literal  $x$  então  $v$  não corresponde ao literal  $\neg x$ .