

Knapsack

a)

```
int maxSum(int k, vector<int> &s){
    vector<int> v(k+1, 0);
    for(auto e : s){
        for(int g = k; g >= e; --g){
            v[g] = max(v[g], v[g-e] + e);
        }
    }
    return v[k];
}
```

b)

```
int maxSum2(istream &fin){
    int k, e, res = 0;
    fin >> k;
    while(fin >> e){
        if(e + res <= k){
            res += e;
        }
        else if(res < e){
            res = e;
        }
    }
    return res;
}
```

Pentru a ajunge la o soluție $\frac{1}{2}$ OPT, vom aduna toate numerele din șir fără a depăși valoarea k , astfel vom avea două cazuri:

Caz 1: Suma noastră totală ajunge la $res \geq \frac{k}{2}$, condiția fiind îndeplinită.

Caz 2: Suma noastră totală ajunge la $res \leq \frac{k}{2}$, iar următorul element $s_i \geq k - \frac{k}{2}$, adică $s_i \geq \frac{k}{2}$, caz în care res devine s_i , condiția fiind îndeplinită.

Load Balance

1 A:

Fie setul {20, 60, 30, 90}.

Soluția optimă va fi $\max(\{60, 30\}, \{90, 20\}) = 110$.

Soluția propusă de student va fi $\max(\{60, 20\}, \{90, 30\}) = 120$.

Știind că $110 * 1.1 = 121$, $121 > 120 \Rightarrow$ algoritmul propus de student poate fi 1.1 aproximativ.

1 B:

În cazul în care activitățile au timpul de lucru ≤ 10 , algoritmul optim va aloca activitățile echilibrat, generând o diferență maximă dintre cele 2 încărcături ≤ 10 .

Pentru a putea fi un algoritm 1.1 aproximativ, diferența dintre cele 2 încărcături trebuie să fie $\leq 10 * 1.1 = 11$, iar diferența încărcături propuse de student este $120 - 80 = 40 > 11$, deci algoritmul nu poate fi 1.1 aproximativ.

3:

Fie k indicele masinii cu load maxim in urma executarii algoritmului.

Fie q ultimul job adaugat masinii k .

fie $load'(M)$ - load-ul masinii M dupa ce am asignat primele $q-1$ joburi dar nu si jobul q

$$OPT \geq \max\{\frac{1}{m} \sum_{1 \leq j \leq n} t_j, \max\{t_j | 1 \leq j \leq n\}\}$$

$$load'(M_k) \leq \frac{1}{m} \sum_{1 \leq i \leq m} load'(M_i) \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq i \leq m} load'(M_i) \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq j < q} t_j < \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq j \leq n} t_j \leq LB \leq OPT$$

$$ALG = load'(M_k) + t_q \leq LB + t_q \leq \max\{t_j | 1 \leq j \leq n\} + LB \leq OPT + OPT \leq 2 \times OPT$$

$$load'(M_k) \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq i \leq m} load'(M_i) \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq j < q} t_j \leq \frac{m+1}{2m} (\sum_{1 \leq j \leq n} t_j - t_q) \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq j \leq n} t_j - \frac{m+1}{2m} t_q$$

$$ALG = load'(M_k) + t_q \leq \frac{m+1}{2m} \sum_{1 \leq j \leq n} t_j - \frac{m+1}{2m} t_q + t_q \leq OPT - \frac{m+1}{2m} t_q + t_q \leq OPT - \frac{m+1}{2m} t_{\max} + t_{\max} \leq$$

$$OPT - \frac{m+1}{2m} OPT + OPT = 2 OPT - \frac{m+1}{2m} OPT = \frac{4m-m-1}{2m} OPT = \frac{3m-1}{2m} OPT = (\frac{3}{2} - \frac{1}{2m}) OPT \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \text{Algoritmul poate fi imbunatatit la } (\frac{3}{2} - \frac{1}{2m}) OPT$$

TSP

1 A:

Presupunem că pentru această situație TSP nu este NP-Hard.

Fie graful $G(V, E)$ și graful $G'(V', E')$ unde muchiile au costul 1 dacă acestea aparțin grafului G și costul 2 dacă nu aparțin.

Putem observa că graful G' îndeplinește condiția impusă de noi, adică costul muchiilor este 1 sau 2.

Soluția optimă, prin aplicarea algoritmului TSP, va avea costul total minim N (nr de noduri) doar dacă există ciclul hamiltonian în graful G .

Astfel algoritmul propus de noi pe graful G' se va reduce la algoritmul de aflare al unui ciclului hamiltonian. Evident acest algoritm este NP-Hard, deci presupunerea noastră nu este corectă.

Concluzie: Algoritmul TSP pe cazul dat este NP-Hard.

1 B:

Pentru a verifica inegalitatea triunghiului avem următoarele cazuri:

$$\{1, 1, 1\} \quad 1 \leq 1 + 1$$

$$\{1, 1, 2\} \quad 2 \leq 1 + 1$$

$$\{1, 2, 2\} \quad 2 \leq 1 + 2$$

$$\{2, 2, 2\} \quad 2 \leq 2 + 2$$

Concluzie: Acești ponderi satisfac inegalitatea triunghiului.

1 C:

Fie graful complet $H(V, E)$ unde toate muchiile au costul 1.

Fie $A(V, E)$ arborele parțial de cost minim asociat grafului H .

Știm că algoritmul descris în curs (c3, slides 18-19) parcurge muchiile APM-ului de exact două ori, adică $2(n-1) = 2n - 2$.

Prin urmare, algoritmul nu poate fi $\frac{3}{2}$ aproximativ, deoarece $2n - 2 > \frac{3}{2}n$, $\forall n > 4$.

Vertex Cover

A:

$$\text{Fie } C = (x_1 \vee x_2 \vee \mathbf{x_3}) \wedge (x_1 \vee \mathbf{x_4} \vee x_2) \wedge (x_2 \vee x_5 \vee \mathbf{x_6}) \wedge (\mathbf{x_7} \vee x_5 \vee x_2)$$

Pentru algoritmul propus, se observa că în cel mai rău caz, am putea alege un x_i pentru fiecare mulțime care nu apare în nicio altă mulțime (exemplu x_i -urile boldate), deci în acest caz algoritmul este n-aproximativ.

B:

1: $C = \{C_1, \dots, C_m\}$ mulțimea de predicate, $X = \{x_1, \dots, x_n\}$ - mulțime de variabile

2: cât timp $C \neq \emptyset$ execută

3: Alegem aleator $C_j \in C$.

4: $x_i \leftarrow \text{true}, \forall x_i \in C_j$.

5: Eliminăm din C toate predicatele ce îl conțin pe $x_i, \forall x_i \in C_j$.

6: return X

Fie mulțimea $C = (x_1 \vee x_2 \vee x_3) \wedge (x_4 \vee x_5 \vee x_6) \wedge \dots \wedge (x_{n-2} \vee x_{n-1} \vee x_n)$, știm că în cel mai rău caz algoritmul va selecta 3 variabile la fiecare pas, adică algoritmul optim ar alege toate valorile x_i , unde $i \in \{3, 6, 9, \dots, n\}$, adică $OPT = \frac{n}{3}$, iar $ALG = n, \Rightarrow ALG \leq 3OPT \Rightarrow$
Algoritmul propus este 3-aproximativ.

C:

Fie $X = \{x_1, x_2, x_3, \dots, x_n\}$ și $C = \{C_1, C_2, C_3, \dots, C_m\}$, unde:

1. $0 \leq x_i \leq 1, \forall i \in \{1, 2, \dots, n\}$

2. $\forall C_i \in C$ și $x_{i1}, x_{i2}, x_{i3} \in C_i, x_{i1} + x_{i2} + x_{i3} \geq 1$

Minimizați suma: $\sum_{1 \leq i \leq n} x_i$

D:

$$ALG = \sum_{1 \leq i \leq n} \begin{cases} 1, & x_i \geq \frac{1}{3} \\ 0, & x_i < \frac{1}{3} \end{cases} \leq \sum_{1 \leq i \leq n} x_i \leq \sum_{1 \leq i \leq n} 3x_i \leq 3 \sum_{1 \leq i \leq n} x_i \leq 3OPT$$