

1. Experiment fizică

La laboratorul de fizică, efectuați următorul experiment cu colegii voștri: se încălzește un lichid și cu ajutorul lui termometru se măsoară temperatura lichidului din t în t secunde (un singur elev citește temperatura la momentul t și o notează în caiet). Știind că lichidul se încălzește urmând o funcție strict crescătoare, determinați momentul de timp t în care lichidul a atins pentru prima dată o temperatură pozitivă.



Fiind dată o funcție strict crescătoare f , adică $f(t + 1) > f(t)$, $\forall x \in \mathbb{N}$, determinați valoarea lui t pentru care f devine pozitivă pentru prima dată.

Rezolvare

Metoda 1

Cea mai simplă metodă de rezolvare ar fi să calculăm, în mod secvențial, valoare funcției f pentru toate valorile lui t și să ne oprim la prima valoare a lui t pentru care $f(t)$ este mai mare sau egală cu 0.

```
int findFirstPositiveM1() {
    for (unsigned int t = 0; t < std::numeric_limits<unsigned int>::max(); t++)
        if (f1(t) >= 0)
            return t;
    return -1;
}
```

Complexitatea acestei metode este $O(N)$.

Metoda 2

O metodă mai eficientă ar fi de a aplica căutarea binară (precondiția este satisfăcută pentru că funcția este strict crescătoare); dar pentru căutarea binară, avem nevoie de un interval marginit (poziția de start și de final a subintervalului în care facem căutarea).

Începem rezolvarea prin a determina o valoare pentru end pentru care funcția este pozitivă

- Începem cu end de la 0, și cât timp $f(end)$ este mai mic decât zero, dublăm valoarea lui end .
- Odată ce $f(end)$ este mai mare decât zero, atunci luăm end ca valoare de final a intervalului pentru căutarea binară și $end/2$ ca valoare de început.
- Apoi aplicăm algoritmul de căutare binară pentru a găsi prima valoare pozitivă a lui $f(end)$ între $end/2$ și end .

```

int binarySearch(int start, int end)
{
    if (end >= start)
    {
        int mid = start + (end - start) / 2;
        if (f(mid) >= 0 && (mid == start || f(mid - 1) < 0))
            return mid;
        if (f(mid) <= 0)
            return binarySearch((mid + 1), end);
        else
            return binarySearch(start, (mid - 1));
    }
    return -1;
}

int findFirstPositiveM2()
{
    if (f(0) > 0)
        return 0;

    unsigned int end = 1;
    while (f(end) <= 0)
        end = end * 2;

    return binarySearch(end / 2, end);
}

```

Complexitatea acestei metode este $O(\log N)$.

Numărul de pași pentru a găsi limita superioară *end* a intervalului de căutare este $O(\log N)$.

Valoarea lui *end* este cel mult $2*N$. Numărul de elemente dintre $end/2$ și *end* este $\sim N$. Complexitatea căutării binare este $O(\log N)$, iar complexitatea totală a timpului este $2*O(\log N)$, ceea ce înseamnă $O(\log N)$.

2. Numere concurs

Alice organizează un concurs de dans (în perechi) și a tipărit etichetele cu numărul de concurs (valoare între 1 și 10000) pentru fiecare dintre cei n participanți. Membrii unei echipe au același număr de concurs. Totuși, înainte de concurs, Alice observă că îi lipsește o etichetă (are doar $n-1$ etichete).

Fiind dat un tablou unidimensional care conține numerele de pe etichetele listate pentru concursul de dans (toate elementele apar de două ori, cu excepția unui element care apare o singură dată), scrieți un program C++ care determină elementul care nu are pereche.



Metoda 1

Cea mai simplă și ineficientă metodă ar fi să parcurgem tabloul și pentru fiecare număr să calculăm de câte ori apare în tablou.

```
int findElementNotInPairM1(int arr[], int n) {
    int count = 0;
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        count = 0;
        for (int j = 0; j < n; j++)
            if (arr[i] == arr[j]) {
                count++;
            }
        if (count != 2)
            return arr[i];
    }
    return -1;
}
```

Complexitatea acestei metode este $O(N^2)$.

Metoda 2

O metodă puțin mai eficientă ar fi să sortăm vectorul, apoi să-l parcurgem și să determinăm elementul care nu apare de două ori.

```
int findElementNotInPairM2(int arr[], int n) {
    // sortam tabloul
    sort(arr, arr + n);
    // parcurgem tabloul pentru a determina care este elementul ca nu apare de 2 ori
}
```

```

for (int i = 0; i < n - 1; i+=2) {
    if (arr[i] != arr[i + 1])
        return arr[i];
}
return arr[n - 1];
}

```

Complexitatea acestei metode este $O(N \log N)$. Cel mai costisitor pas este dat de sortare cu complexitate $O(N \log N)$.

Metoda 3

O altă metodă ar fi să calculăm vectorul de frecvență pentru tablou, și pe baza acestuia să determinăm elementul care apare o singură dată.

```

int findElementNotInPairM3(int arr[], int n) {
    int* freq = new int[10000](); // () - initializeaza vectorul de frecventa cu 0
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        if (arr[i] >= 0 && arr[i] < 10000) // ne asiguram indexul pe care vrem sa-l accesam
            este valid
            freq[arr[i]]++;
    }
    // parcurgem vectorul de frecventa si determinam numarul care apare o singura data
    for (int i = 0; i < 10000; i++)
        if (freq[i] == 1)
            return i;
    // eliberam memoria alocata dinamic
    delete[] freq;
    return -1;
}

```

Complexitatea acestei metode este $O(N)$, dar folosim și un tablou auxiliar, deci și complexitatea spațiu este $O(M)$.

Metoda 4

Operația XOR (^), sau "sau exclusiv", returnează 1 în fiecare poziție de biți unde biții corespunzători ai celor doi operanzi sunt diferiți.

x	y	x^y
0	0	0
0	1	1
1	0	1

1	1	0
---	---	---

Dacă aplicăm această operație asupra a două numere care sunt egale, rezultatul va fi întotdeauna 0.

În plus observăm că $x \wedge 0 = x, \forall x \in \{0, 1\}$, pentru că:

- $x = 0: 0 \wedge 0 = 0;$
- $x = 1: 1 \wedge 0 = 1.$

De asemenea, operația XOR este asociativă și comutativă, ceea ce înseamnă că ordinea în care se fac operațiile nu contează.

Să luăm ca exemplu operația $13 \wedge 13$. 13 reprezentat în binar este: 1101 ($2^3 + 2^2 + 2^0 = 8 + 4 + 1 = 13$).

$$\begin{array}{cccc}
 1 & 1 & 0 & 1 & \wedge \\
 1 & 1 & 0 & 1 & \\
 0 & 0 & 0 & 0 &
 \end{array}$$

Rezultatul este deci 0.

În schimb, dacă efectuăm operația $13 \wedge 5$. 13 reprezentat în binar este: 1101 ($2^3 + 2^2 + 2^0 = 8 + 4 + 1 = 13$), iar 5 în binar este 0101 ($2^2 + 2^0 = 4 + 1 = 5$).

$$\begin{array}{cccc}
 1 & 1 & 0 & 1 & \wedge \\
 0 & 1 & 0 & 1 & \\
 1 & 0 & 0 & 0 &
 \end{array}$$

Rezultatul este diferit de 0 (8).

În cazul nostru, toate numerele din array-ul dat apar de două ori, cu excepția unui singur număr care apare o singură dată. Dacă am aplica operația XOR pe toate numerele, numerele care apar de două ori ar fi eliminate, rămânând doar numărul care apare o singură dată. Acest lucru se întâmplă deoarece, atunci când două numere identice sunt "XOR-ate", toți biții corespunzători sunt identici, iar rezultatul operației este 0.

De exemplu, dacă avem tabloul

{4, 5, 2, 2, 16, 5, 4}

4^4 = 0

5^5 = 0

2^2 = 0

iar $16^{0^0^0} = 16$.

```
int findElementNotInPairM4(int arr[], int n) {
    int el = 0;
    for (int i = 0; i < n; i++)
        el = el ^ arr[i];
    return el;
}
```

Complexitatea acestei metode este $O(N)$.

3. Tranzacționare de acțiuni

Se dă un tablou unidimensional p , în care fiecare element $p[i]$ reprezintă prețul acțiunii în ziua i . Determinați profitul maxim pe care îl puteți obține alegând o zi în care să cumpărați o acțiune și o altă zi (ulterioară) în care să vindeți această acțiune.



Rezolvare

În primul rând convertim tabloul de prețuri ale acțiunii într-un tablou de diferențe de preț între zile succesive, deoarece profitul maxim care poate fi obținut prin cumpărarea și vânzarea unei acțiuni la momente diferite este echivalent cu găsirea sumei maxime a oricărui subsecvențe contigue din tabloul de diferențe de preț.

Dacă luăm în considerare oricare doi indici i și j astfel încât $i < j$, atunci profitul care poate fi obținut prin cumpărarea acțiunilor la indicele i și vânzarea lor la indicele j este dat de $p[j] - p[i]$. Dorim să găsim valoarea maximă a acestei expresii pentru toate valorile posibile ale lui i și j .

Să presupunem acum că creăm un tablou d de diferențe de preț între zile succesive sub forma $d[i] = p[i] - p[i-1]$ pentru i în intervalul $[1, n-1]$. Rețineți că d are cu un element mai puțin decât p . Valoarea lui $d[i]$ reprezintă diferența dintre prețul acțiunilor din ziua i și prețul acțiunilor din ziua precedentă $i-1$. Dacă $d[i]$ este pozitiv, înseamnă că prețul acțiunilor a crescut față de ziua precedentă, iar dacă $d[i]$ este negativ, înseamnă că prețul acțiunilor a scăzut față de ziua precedentă.

Acum, dacă luăm în considerare oricare doi indici i și j , astfel încât $i < j$, atunci profitul care poate fi obținut prin cumpărarea acțiunilor la indicele i și vânzarea lor la indicele j este dat de suma elementelor din intervalul $[i, j-1]$ al tabloului d . Acest lucru poate fi văzut prin extinderea expresiei: $p[j] - p[i]$ ca $(p[j] - p[j-1]) + (p[j-1] - p[j-2]) + \dots + (p[i+1] - p[i]) + (p[i] - p[i-1])$ și observând că fiecare termen din expansiune este egal cu un element al tabloului d .

Prin urmare, găsirea profitului maxim care poate fi obținut prin cumpărarea și vânzarea acțiunilor la momente diferite este echivalentă cu **găsirea sumei maxime a oricărei subsecvențe contigue din tabloul diferențelor de preț între zile succesive.**

Metoda 1. Metoda cea mai simplă de rezolvare ar fi să considerăm toate perechile posibile pentru începutul și finalul subsecvenței cu suma maximă, și să calculăm

Cod c++:

```
int maximumSubarraySumV1(int arr[], int n) {
    int maxSum = std::numeric_limits<int>::min();
    int currSum = 0;
    for (int i = 0; i < n - 1; i++) {
        currSum = arr[i];
        for (int j = i + 1; j < n; j++) {
            currSum += arr[j];
            if (currSum > maxSum) {
                maxSum = currSum;
            }
        }
    }
    return maxSum;
}
```

Complexitatea acestei metode este $O(N^2)$

Metoda 2.

Algoritmul lui Kadane este un algoritm eficient pentru a găsi suma celui mai mare subșir comun (maximum subarray problem) într-un tablou unidimensional de numere întregi. La fiecare pas, algoritmul adaugă un element la subșirul curent și decide dacă subșirul cu elementul adăugat este mai bun decât subșirul de sumă maximă curent sau nu. Dacă subșirul cu elementul adăugat are o sumă mai mare decât subșirul maxim curent, atunci se actualizează subșirul de sumă maximă curent.

Algoritmul menține două variabile importante: *maxSoFar* și *maxEndingHere*. Variabila *maxSoFar* reprezintă valoarea sumei subșirului cu suma maximă întâlnită până în prezent în tabloul dat, inclusiv subșirul curent. Inițial, această valoare este 0. Variabila *maxEndingHere* reprezintă valoarea maximă a subșirului care se termină cu elementul curent. Adică, valoarea maximă a sumei tuturor subșirurilor care includ elementul curent și se termină cu acesta. Inițial, această valoare este 0.

În timpul parcurgerii array-ului, valoarea lui *maxEndingHere* este actualizată la fiecare pas prin adăugarea elementului curent. Dacă *maxEndingHere* devine mai mare decât *maxSoFar*, *maxSoFar* este actualizat la valoarea *maxEndingHere*. Acest lucru se întâmplă pentru că *maxEndingHere* reprezintă valoarea maximă a subșirului care se termină cu elementul curent, iar *maxSoFar* reprezintă valoarea maximă a subșirului care se termină cu unul dintre elementele precedente. Deci, dacă *maxEndingHere* este mai mare decât *maxSoFar*, înseamnă că subșirul care se termină cu elementul curent este mai bun decât oricare alt subșir care se termină cu un element precedent.


```

int maximumSubarraySumV2(int arr[], int n) {
    int maxSoFar = 0; // valoarea sumei subsirului cu suma maxima intalnita pana in prezent
    in tabloul dat
    int maxEndingHere = 0; // suma maxima a subsirului care se termina cu elementul curent

    for (int i = 0; i < n; i++) {
        maxEndingHere += arr[i]; // adaugam elementul curent in subsirul curent

        if (maxEndingHere > maxSoFar) {
            maxSoFar = maxEndingHere; // actualizam profitul maxim de pana acum
        }

        if (maxEndingHere < 0) {
            maxEndingHere = 0; // resetam profitul maxim daca acesta devine negativ
        }
    }
    return maxSoFar;
}

```

De exemplu, dacă avem tabloul { 2, -4, 6, -1, 5, 3, -12, -6}:

```

i = 0; maxEndingHere = 2; maxSoFar = 2
i = 1; maxEndingHere = -2; maxSoFar = 2
maxEndingHere = 0
i = 2; maxEndingHere = 6; maxSoFar = 6
i = 3; maxEndingHere = 5; maxSoFar = 6
i = 4; maxEndingHere = 10; maxSoFar = 10
i = 5; maxEndingHere = 13; maxSoFar = 13
i = 6; maxEndingHere = 1; maxSoFar = 13
i = 7; maxEndingHere = -5; maxSoFar = 13
maxEndingHere = 0

```

Rezultatul va fi 13.

Astfel, algoritmul lui Kadane găsește suma celui mai mare subșir comun într-un array unidimensional de numere întregi într-un mod eficient și elegant. Algoritmul are o complexitate temporală de $O(N)$, unde N este lungimea array-ului, ceea ce îl face foarte eficient în comparație cu algoritmul prezentat anterior.

Revenind la problema propusă:

```

int computeMaxProfit(int p[], int n) {

    int diff[MAX_SZ];
    // calculam diferentele dintre preturile actiunilor
    for (int i = 1; i < n; i++) {
        diff[i-1] = p[i] - p[i - 1];
    }

    // atentie, tabloul cu diferente are n-1 elemente
    int maxProfit = maximumSubarraySumV1(diff, n - 1);
    return maxProfit > 0 ? maxProfit : 0;
}

```

}

De exemplu, dacă avem următorul tablou unidimensional cu prețuri:

10	12	8	14	13	18	21	9	3
----	----	---	----	----	----	----	---	---

Prima dată calculăm diferențele dintre prețurile acțiunii în zile consecutive:

2	-4	6	-1	5	3	-12	-6
---	----	---	----	---	---	-----	----

iar profitul maxim pe care îl putem obține este 13.