1. Se dau n cuburi cu laturile **diferite două câte două**. Fiecare cub are o culoare, codificată cu un număr de la 1 la p (p dat). Să se construiască un turn de înălțime maximă de cuburi în care un cub nu poate fi așezat pe un cub de aceeași culoare sau cu latură mai mică decât a sa

## Soluție

Strategia Greedy pentru rezolvarea acestei probleme este următoarea: La primul pas se selectează cubul cu latura cea mai pare. Ulterior, la fiecare pas este selectat cubul cu latura cea mai mare care se poate așeza peste ultimul cub selectat. Pentru aceasta vom ordona cuburile descrescător după latură.

## Corectitudine - Similar cu problema spectacolelor (v. curs Greedy)

Notăm cu  $l_i$ , i=1...n laturile cuburilor și cu  $c_i$ , i=1...n culorile cuburilor.

Renumerotăm cuburile astfel încât  $l_1 > l_2 > ... > l_n$ . Astfel, primul cub selectat de algoritmul greedy este cubul 1.

Fie  $G = \{g_1 = 1, ..., g_t\}, t \le p (cu g_1 < ... < g_t)$ soluția Greedy.

### Varianta 1:

Considerăm o soluție optimă  $O = \{o_1, ..., o_p\}$  (cu cuburile notate astfel încât  $o_1 < ... < o_p$ ) care are un număr maxim de elemente inițiale în comun cu soluția Greedy G. Presupunem  $O \ne G$ .

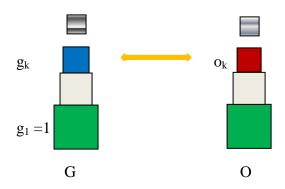
Atunci există un indice  $k \le t$  astfel încât  $g_k \ne o_k$ , altfel am avea  $g_1 = o_1, ..., g_t = o_t$ , adică  $G \subseteq O$  și t < p. Dar, deoarece cubul  $o_{t+1}$  este compatibil cu cubul  $o_t = g_t$ , algoritmul greedy ar mai fi avut cuburi compatibile cu  $g_t$  din care să selecteze, deci ar fi furnizat o soluție cu mai multe elemente (un turn mai înalt).

Fie  $k \le t$  cel mai mic indice astfel încât  $g_k \ne o_k$  (prima poziție pe care soluția greedy G și soluția optimă O diferă). La pasul la care algoritmul a ales cubul  $g_k$  și cubul  $o_k$  era neselectat și putea fi așezat peste cubul  $g_{k-1} = o_{k-1}$ . Deoarece cubul  $g_k$  a fost cel selectat, rezultă că  $\lg_k > \log_k$  ( $g_k$  a fost selectat deoarece avea latură mai mare). Avem atunci

$$lg_k > lo_k > lo_{k-1} > ... > lo_n$$

Dacă  $c_{gk} = c_{ok}$  putem înlocui în soluția optimă O cubul  $o_k$  cu  $g_k$  și obținem tot un turn corect O'  $= O - \{o_k\} \cup \{g_k\}$ , cu înălțime mai mare decât cel optim dat de O (deoarece  $lg_k > lo_k$ ), contradicție.

Dacă  $c_{gk} \neq c_{ok}$ , atunci putem insera în turnul dat de O cubul  $g_k$  între  $o_{k-1} = g_{k-1}$  și  $o_k$  și obținem tot un turn corect  $O' = O \cup \{g_k\}$ , cu înălțime mai mare decât cel optim dat de O, contradicție.



**Varianta 2** (similar) – Demonstrăm prin inducție după n că algoritmul greedy construiește o soluție optimă.

Pentru n = 0, 1 afirmația este evidentă.

Fie  $n \ge 2$ . Presupunem că algoritmul greedy construiește o soluție optimă pentru orice mulțime de cel mult n - 1 cuburi

Fie S o mulţime de n cuburi.

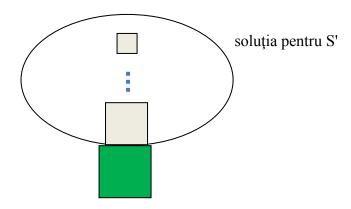
# a) Există o soluție optimă pentru S care conține cubul 1 (primul cub adăugat la soluție de algoritmul greedy).

Într-adevăr, fie  $O = \{o_1,...,o_p\}$  o soluție optimă pentru S cu cuburile notate astfel încât  $o_1 < ... < o_p$ , deci  $lo_1 > ... > lo_p$ . Dacă cubul 1 aparține lui O, atunci afirmația a) este adevărată. Presupunem că 1 nu aparține lui O.

Dacă  $c_1 = c_{o1}$  putem înlocui în soluția optimă O cubul  $o_1$  cu 1 și obținem tot un turn corect  $O' = O - \{o_1\} \cup \{1\}$ , cu înălțime mai mare decât cel optim dat de O (deoarece  $l_1 > l_{o1}$ ), contradicție.

Dacă  $c_1 \neq c_{o1}$  putem insera în turnul dat de O cubul 1 sub cubul  $o_1$  și obținem tot un turn corect  $O' = O \cup \{1\}$ , cu înălțime mai mare decât cel optim dat de O, contradicție.

b) Fie r primul cub având culoare diferită de cubul 1 (următorul cub ales de algoritmul greedy) și  $S' = \{r, r+1, ..., n\}$  (mulțimea cuburilor care pot aparține unui turnul care are la bază cubul 1). Conform ipotezei de inducție soluția construită de algoritmul greedy pentru S', anume  $G' = G - \{1\}$ , este soluție optimă pentru S'. Rezultă că  $G = G' \cup \{1\}$  este soluție optimă pentru S' (altfel, conform punctului a) ar exista o soluție optimă O pentru S' care conține cubul 1 cu înălțime mai mare decât G; dar atunci  $O - \{1\}$  este soluție posibilă pentru S' cu înălțime mai mare decât  $G - \{1\} = G'$ , ceea ce contrazice optimalitatea lui G')



**2. Acoperire** - Se dau un interval închis [a,b] si o mulțime de alte n intervale închise  $[a_i,b_i]$ ,  $1 \le i \le N$ . Scrieți un program care determină și afișează o submulțime de cardinal minim de intervale închise din mulțimea dată cu proprietatea că prin reuniunea acestora se obține un interval care include pe [a,b]. Dacă prin reuniunea tuturor intervalelor nu putem obține un interval care sa includă intervalul [a,b], se va afișa -1

Corectitudine - Similar cu problema spectacolelor (v. curs) și problema 1 – cuburi

3. (varianta 1.2) Planificare cu minimizarea întârzierii maxime – Se consideră o mulțime de n activități care trebuie planificate pentru a folosi o aceeași resursă. Această resursă poate fi folosită de o singură activitate la un moment dat. Pentru fiecare activitate i se cunosc durata  $l_i$  și termenul limită până la care se poate executa  $t_i$  (raportat la ora de început 0). Dorim să planificăm aceste activități astfel încât întârzierea fiecărei activități să fie cât mai mică. Mai exact, pentru o planificare a acestor activități astfel încât activitatea i este programată în intervalul de timp  $[s_i, f_i)$ , definim întârzierea activității i ca fiind durata cu care a depășit termenul limită:  $p_i = \max\{0, f_i - t_i\}$ .

Întârzierea planificării se definește ca fiind maximul întârzierilor activităților:

**Exemplu.** Pentru n = 3 și  $l_1 = 1$ ,  $t_1 = 3 / l_2 = 2$ ,  $t_2 = 2 / l_3 = 3$ ,  $t_3 = 3$  o soluție optimă se obține dacă planificăm activitățile în ordinea 2, 3, 1; astfel:

- o activitatea 2 în intervalul [0, 2) întârziere 0
- o activitatea 3 în intervalul [2, 5) întârziere  $5 t_3 = 5 3 = 2$
- o activitatea 1 în intervalul [5, 6) întârziere  $6 t_1 = 6 3 = 3$

Întârzierea planificării este  $\max\{0, 2, 3\}=3$   $P = \max\{p_1, p_2, ..., p_n\}$ 

## Soluție

O soluție (stabilirea ordinii în care se vor planifica activitățile) înseamnă o permutare  $\pi \in S_n$ 

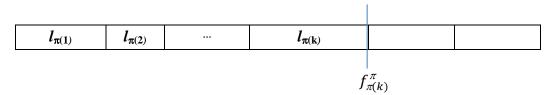
Putem considera doar soluții în care activitățile sunt planificate fără a lăsa momente de timp neutilizate (libere) între activități, altfel activitățile programate după intervalele de timp libere ar putea fi programate mai devreme fără a lăsa astfel de intervale și întârzierea noii planificării va fi cel putin la fel de mică.



Astfel, corespunzător soluției  $\pi$ , timpul de finalizare pentru activitatea  $\pi$  (k) (k=1,...,n) va fi

$$f_{\pi(k)}^{\pi} = l_{\pi(1)} + ... + l_{\pi(k)}$$
 (v. desenul de mai jos)

Pentru k > 1 avem  $f_{\pi(k)}^{\pi} = f_{\pi(k-1)}^{\pi} + l_{\pi(k)}$ 



Pentru u=1,...,n notăm cu  $p_u^\pi=\max\{0,f_u^\pi-t_u\}$  întârzierea unei activități u în planificarea corespunzătoare permutării  $\pi$  și cu  $P^\pi=\max_{1\leq i\leq n}p_i^\pi$  întârzierea planificării  $\pi$ .

**Strategia Greedy** pentru rezolvarea acestei probleme este următoarea: Se planifică activitățile în ordine crescătoare după termenul limită  $t_i$ .

**Corectitudine**-(v.și curs Greedy-problema minimizării timpului mediu de acces/texte pe bandă)

Renumerotăm activitățile astfel încât  $t_1 \le t_2 \le ... \le t_n$ . Astfel, soluția greedy corespunde permutării identice id. Intervalul de desfășurare a activități k conform soluției greedy este  $[l_1+...+l_{k-1}, l_1+...+l_k)$ .

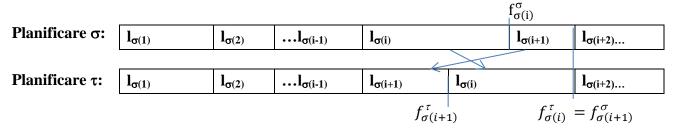
# Presupunem prin absurd că soluția greedy (permutarea id) nu este optimă.

Fie  $\sigma$  o permutare optimă cu număr minim de inversiuni (cea mai apropiată de soluția greedy).

Deoarece id nu este optimă, rezultă că  $\sigma$  conține o inversiune (i,j) cu i < j și  $t_{\sigma(i)} > t_{\sigma(j)}$ . Mai mult, există o astfel de inversiune în care j=i+1 (dacă  $t_{\sigma(1)}, ..., t_{\sigma(n)}$  nu este ordonat crescător, există două elemente alăturate care nu sunt în această ordine).

Considerăm  $\tau$  permutarea obținută din  $\sigma$  interschimbând elementele de pe pozițiile i și i+1 (permutarea  $\tau$  va avea astfel mai puține inversiuni, deci va fi mai asemănătoare cu soluția greedy id decât  $\sigma$ ). Avem atunci:

$$\tau(k) = \sigma(k) \quad \forall k \neq i, i+1$$
  
$$\tau(i) = \sigma(i+1)$$
  
$$\tau(i+1) = \sigma(i)$$



Comparăm întârzierea corespunzătoare permutării  $\tau$  cu cea a soluției optime  $\sigma$  (pentru a arăta că  $\tau$  are întârzierea mai mică sau egală cu a lui  $\sigma$ , dar are mai puține inversiuni decât  $\sigma$ , ceea ce contrazice alegerea lui  $\sigma$ )

Deoarece  $\tau(k) = \sigma(k)$   $\forall k \neq i, i+1$ , singurele activități care pot avea întârzieri diferite în  $\sigma$  și  $\tau$  sunt  $\sigma(i)$  și  $\sigma(i+1)$ .

Pentru simplitate vom nota 
$$u\coloneqq\sigma(i)$$
 și  $v\coloneqq\sigma(i+1)$ . Avem (v. si desen) 
$$f_u^{\sigma}=l_{\sigma(1)}+\dots+l_{\sigma(i-1)}+l_{\sigma(i)}$$
 
$$f_u^{\tau}=l_{\sigma(1)}+\dots+l_{\sigma(i-1)}+l_{\sigma(i+1)}+l_{\sigma(i)}$$
 
$$f_v^{\sigma}=l_{\sigma(1)}+\dots+l_{\sigma(i-1)}+l_{\sigma(i)}+l_{\sigma(i+1)}=f_u^{\tau}$$
 
$$f_v^{\tau}=l_{\sigma(1)}+\dots+l_{\sigma(i-1)}+l_{\sigma(i+1)}$$

Deoarece  $f_v^{\tau} = f_u^{\tau} - l_{\sigma(i)} = f_v^{\sigma} - l_{\sigma(i)} < f_v^{\tau}$  (activitatea  $v = \sigma(i+1)$  este programată în  $\tau$  mai devreme decât este în  $\sigma$ ) este suficient să mai comparăm întârzierile activității  $u = \sigma(i)$  în

permutările  $\sigma$  respectiv  $\tau$ , în cazul în care activitatea u are întârziere în  $\tau$  (altfel în  $\tau$  nu crește întârzierea niciunei activități față de  $\sigma$ , deci  $\tau$  este tot o planificare optimă).

Întârzierea activității u în  $\tau$  este

$$p_u^{\tau} = f_u^{\tau} - t_u = f_v^{\sigma} - t_u$$

Dar  $t_{\sigma(i)} > t_{\sigma(i+1)}$  (sau, cu notatiile u si v,  $t_u > t_v$ ), de unde rezultă

$$p_u^{\tau} = f_u^{\tau} - t_u = f_v^{\sigma} - t_u < f_v^{\sigma} - t_v \le p_v^{\sigma} \le P^{\sigma} = \max_{1 \le i \le n} p_i^{\sigma}$$

(întârzierea lui  $u = \sigma(i)$  în  $\tau$  este mai mică decât întârzierea lui  $v = \sigma(i+1)$  în  $\sigma$  deoarece se termină la același moment, dar u are termenul limită mai mare). Deci

$$P^{\pi} = \max_{1 \le i \le n} p_i^{\pi} < P^{\sigma}$$

ceea ce contrazice optimalitatea lui  $\sigma$ , deci presupunerea este falsă. Rezultă că id =  $\sigma$  este permutare optimă.

**4.** (varianta 3.3) Problema partiționării intervalelor – Se consideră n intervale închise. Se cere să se împartă (partiționeze) această mulțime de intervale într-un număr minim de submulțimi cu proprietatea că oricare două intervale dintr-o submulțime nu se intersectează și să se afișeze aceste submulțimi

## Soluție

**Algoritm greedy**: Se sortează intervalele crescător după extremitatea inițială. Pentru fiecare interval I în această ordine execută: se adaugă I la o submulțime deja construită, dacă se poate (nu se intersectează cu niciun interval din ea), altfel se creează o nouă submulțime cu intervalul I.

## Corectitudine

Fie S multimea de intervale dată.

**<u>Definiție:</u>** Numim *adâncimea lui S* numărul maxim de intervale din *S* care se suprapun peste un același punct (care au toate un același punct)



Adâncimea mulțimii intervalelor de mai sus este 4 (există cel mult 4 intervale care se suprapun peste un același punct).

Pentru simplificarea prezentării vom asocia fiecărei submulțimi o etichetă (un număr). Astfel, problema se reduce la a eticheta intervalele cu un număr minim de etichete astfel încât două intervale cu aceeași etichetă să fie disjuncte.

Vom demonstra corectitudinea în 3 etape:

- 1) Soluția construită de algoritm este corectă (posibilă), deoarece toate intervalele sunt etichetate (adăugate într-o submulțime) și prin modul de alegere al etichetelor, intervalele cu aceeași etichetă sunt disjuncte două câte două (un interval este adăugat la o submulțime doar dacă nu se intersectează cu alt interval din submulțime)
- 2) **Propoziție**: Numărul minim de etichete necesare etichetării intervalelor din S este mai mare sau egal cu adâncimea lui S.

## Demonstrație:

Notăm cu d adâncimea lui S. Din definiție rezultă că există o mulțime de intervale  $I_1$ ,  $I_2,...,I_d$  ce se suprapun peste un același punct. Deoarece nu putem folosi aceeași etichetă pentru două sau mai multe intervale care se suprapun, rezultă că cele d intervale anterior menționate trebuie să aibă etichete distincte. Astfel, pentru etichetarea corectă a *tuturor* intervalelor din S trebuie să folosim minim d etichete.

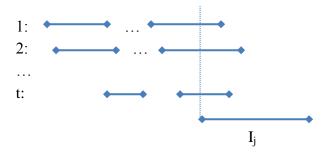
3) Vom demonstra că algoritmul Greedy folosește exact d etichete, de unde va rezulta folosind propoziția că numărul de etichete folosite de algoritm (deci de submulțimi generate) este minim.

Fie t numărul de etichete folosite de algoritm la pasul curent. Trebuie să demonstrăm că la fiecare pas  $t \le d$  (în final va avea loc chiar egalitatea). Inițial t=0.

Fie I<sub>i</sub> intervalul care este etichetat la pasul curent.

Dacă lui  $I_j$  i se poate asocia o etichetă deja existentă (se poate adăuga la o submulțime existentă) atunci t nu se modifică și inegalitatea rămâne valabilă.

Dacă lui  $I_j$  nu i se poate asocia o etichetă deja existentă (nu se poate adăuga la o submulțime existentă), atunci există t intervale cu etichete distincte două câte două (câte unul din fiecare submulțime deja construită) cu extremitatea inițială mai mică sau egală decât cea a lui  $I_i$  ce se intersectează cu intervalul curent.



Din faptul că toate cele t intervale au extremitatea inițială mai mică sau egală decât cea a lui  $I_j$ , rezultă că există cel puțin un punct în care toate cele t+1 intervale (incluzând intervalul  $I_j$ ) se suprapun, și anume acest punct este chiar extremitatea inițială a lui  $I_j$ . Rezultă că  $t+1 \le d$ . Deci, chiar dacă pentru  $I_j$  este folosită o a t+1 etichetă (este creată o nouă submulțime), în total algoritmul nu va folosi mai mult de d etichete.

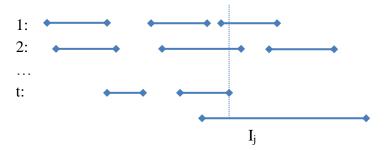
Din 1), 2) și 3) rezultă că algoritmul găsește o etichetare optimă.

Punctul c) Se sortează intervalele crescător după extremitatea finală Pentru fiecare interval I în această ordine execută: se adaugă I la o mulțime deja construită, dacă se poate, altfel se creează o nouă mulțime cu intervalul I. Dacă există mai multe mulțimi la care se poate adăuga I, se alege acea submulțime care conține intervalul cu extremitatea finală cea mai mare (care se termină cât mai aproape de începutul intervalului I)

**Corectitudine** – **Indicație** Ca și la a), considerăm t numărul de etichete folosite de algoritm la pasul curent (numărul de submulțimi construite până la acel pas). Trebuie să demonstrăm că la fiecare pas  $t \le d$  (în final va avea loc chiar egalitatea). Fie  $I_j$  intervalul care este etichetat la pasul curent.

Este suficient să demonstrăm cazul în care lui  $I_j$  nu i se poate asocia o etichetă deja existentă și i se asociază eticheta t+1 (este creată o nouă submulțime cu intervalul  $I_j$ ).

Ca şi la a), dacă lui  $I_j$  nu i se poate asocia o etichetă deja existentă (nu se poate adăuga la o submulțime existentă), atunci există t intervale cu etichete distincte două câte două (câte unul din fiecare submulțime deja construită) ce se intersectează cu intervalul curent  $I_j$ , și care au extremitatea finală mai mică sau egală cu cea a lui  $I_j$ . Trebuie să evidențiem însă t intervale care au un același punct comun cu  $I_j$ . Considerăm din fiecare submulțime intervalul cu extremitatea finală maximă (ultimul adăugat). Considerăm m cea mai mică extremitate finală a unui astfel de interval. Se demonstrează că există câte un interval în fiecare sală care conține m și în plus m aparține și lui  $I_j$ , deci există t+1 intervale care se suprapun în m. Rezultă că  $t+1 \le d$ .



**5.** (tema varianta 1.3.a) Se dă un şir v de numere naturale. Să se descompună şirul de numere într-un număr minim de subșiruri descrescătoare (nestrict) și să se afișeze aceste subșiruri.

**Algoritm Greedy – v. și slideurile din arhivă** Se parcurge șirul element cu element. Elementul curent v[i] se adaugă la subșirul care se termină cu cel mai mare element mai mic decât v[i], dacă un astfel de subșir există; altfel se creează un subșir nou cu elementul v[i]

**Observații legate de implementare și notații**. Notăm *ns* numărul de subșiruri construite de algoritm. Vom numi subșirurile construite și stive (prin analogie cu Solitaire)

Inițial ns = 0.

La **pasul i** al algoritmului sunt construite deja ns = k subșiruri descrescătoare cu elementele șirului v[1 ... i - 1].

Notăm cu u[i],  $1 \le i \le k$  ultimul element adăugat în al i-lea șir descrescător (vârful stivei i).

Avem că  $u[1] < \cdots < u[k]$ 

La **pasul i** se caută (binar)  $1 \le j \le k+1$  astfel încât să avem: u[j-1] < v[i] < u[j] (prin convenție  $u[0] = -\infty$  și  $u[k+1] = \infty$ ). Dacă j = k+1 atunci se începe un nou subșir care va conține v[i] și ns = k+1. Altfel, se adaugă v[i] la șirul j, deci u[j] devine u[j] = v[i].

## Demonstrarea corectitudinii.

**Propoziție**: Fie  $s = (v_{i_1}, v_{i_2}, ..., v_{i_{ls}})$   $i_1 \le i_2 ... \le i_{ls}$  și  $v_{i_1} < \cdots < v_{i_{ls}}$  un subșir crescător al lui s. Orice descompunere a lui v în subșiruri descrescătoare conține cel puțin ls subșiruri.

### Demonstrație:

Dacă ar exista o descompunere cu ls - 1 subșiruri, două numere din s ar fi incluse în același subșir. Atunci acest subșir nu ar fi ordonat descrescător.

**Consecință:** O descompunere în subșiruri descrescătoare conține cel puțin *lmax* subșiruri, unde *lmax* este lungimea maximă a unui subșir crescător al lui *s*.

Vom demonstra că algoritmul Greedy construiește cel mult *lmax* subșiruri (stive), de unde va rezulta folosind consecința propoziției că numărul de subșiruri construite de algoritm este minim.

Pentru aceasta este suficient să demonstrăm că:

(\*) Ultimul termen al subșirului ns din descompunere (vârful ultimei stive), aparține unui șir crescător al lui v care are lungimea ns.

Demonstrăm (\*) prin inducție după ns.

Dacă ns = 1 afirmatia este adevărată.

Presupunem că dacă algoritmul împarte un șir w în ns-1 subșiruri, ultimul termen al stivei ns-1, aparține unui șir crescător al lui w care are lungimea ns-1.

Considerăm subșirurile construite de algoritm până la momentul la care urmează să fie adăugat elementul x = u[ns] la ultimul subșir (până la pasul la care x = u[ns] devine elementul din v curent care trebuie adăugat unui subșir).

Considerăm subșirul w al lui v format cu elementele subșirurilor (stivelor) 1..ns-1 (în ordinea în care apăreau în v). Conform ipotezei de inducție w are un subșir crescător care se termină cu u[ns-1]:

$$s = (v_{i_1}, v_{i_2}, \dots, v_{i_{ns-2}}, u_{ns-1}).$$

Deoarece elementul curent  $\mathbf{x} = u[ns]$  se adaugă în stiva ns, înseamnă că aveam u[ns-1] < u[ns], altfel u[ns] ar fi fost adăugat la stiva ns-1. Atunci șirul  $s' = \left(v_{i_1}, v_{i_2}, \ldots, v_{i_{ns-2}}, u_{ns-1}, u_{ns}\right)$  este subșir crescător al lui v care are lungimea ns.