Algoritmi e Strutture Dati – 04/06/2018

Esercizio 1

L'algoritmo può essere risolto banalmente con un approccio greedy. È sufficiente negare i k valori più bassi:

```
negate(int[] X, int n, int k)
sort(X)
int tot = 0
for i = 1 to n do
    tot = tot + iif(i ≤ k, −X[i], X[i])
return tot
```

L'algoritmo proposto ha complessità $O(n \log n)$ per l'ordinamento, $O(n)$ se il vettore è già ordinato.
La correttezza dell'algoritmo può essere dimostrata nel modo seguente: si consideri l'insieme di indici S che identificano i k valori più bassi. Si consideri un insieme di indici M che formano una negazione k-massimale. Se $S = M$, la nostra soluzione è k-massimale. Supponiamo per assurdo che S non sia k-massimale.

- Sia $s \in S - M$ un indice presente in S ma non in M
- Sia $m \in M - S$ un indice presente in M ma non in S
- Entrambi questi indici esistono, perchè $S \neq M$ e $|S| = |M| = k$
- Ovviamente, $s \neq m$ per come sono estratti dagli insiemi
- $X[m] > X[s]$, perchè s è uno degli indici contenenti i k valori più bassi e tutti i valori sono distinti
- Sia $M' = M - \{m\} \cup \{s\}$; allora,

$$\sum_{i=1}^{n} \overline{X}_{M'}[i] = \sum_{i=1}^{n} \overline{X}_{M}[i] + 2X[m] - 2X[s] > \sum_{i=1}^{n} \overline{X}_{M}[i]$$

  assurdo in quanto M è k-massimale. Il fattore due deriva dal fatto che si passa da $-X[m]$ a $+X[m]$ e da $+X[s]$ a $-X[S]$.

Esercizio 2

Esercizio 3

Utilizziamo la tecnica di backtrack, enumerando tutti i possibili sottoinsiemi.
La funzione ricorsiva printSums() prende in input il vettore X e la sua dimensione; prende inoltre in input il valore target v, che viene decrementato tutte le volte che si sceglie un valore. Per realizzare il backtrack, si passa anche una maschera di booleani (valori 0/1) che rappresenta l'insieme di valori scelti. Il parametro i invece rappresenta l'attuale elemento del vettore i che viene considerato, analizzato dall'ultimo al primo. La chiamata iniziale è printSums$(X, n, v, 0, S)$.
Per ogni elemento $X[i]$, ci sono due possibilità: lo utilizziamo oppure no in una possibile somma. Questo è rappresentato dalla linea **foreach** $c \in \{0, 1\}$. Memorizziamo la scelta in $S[i]$ e chiamiamo printSums() ricorsivamente, modificando v in maniera opportuna.
Questo ci porta ad esplorare un albero di decisione di dimensione 2^n. In generale, nel caso pessimo ogni volta che si realizza la somma vengono stampati fino ad n valori, quindi la complessità è $O(n2^n)$.

```
printSums(int[] X, int n, int v, int i, int[] S)
    if i == n + 1 then
        if v == 0 then
            printVector(X, S, n)
    else
        foreach c ∈ {0, 1} do
            S[i] = c
            printSums(X, n, v − c · X[i], S, i + 1)
```

La funzione printVector() stampa i valori; questa è una versione abbastanza sofisticata, che stampa anche i segni + (tranne l'ultimo), ma nel compito non è necessario andare così nei dettagli.

```
printVector(int[] X, int[] S, int n)
    int i = 1
    boolean first = false
    while i < n do
        if S[i] == 1 then
            print X[i]
            if not first then
                print " + "
                first = true
        println
```

Una possibile funzione in Python per printVector() (ma sono sicuro che ci saranno modi ancora più compatti per fare una cosa del genere) è la seguente:

```
def printVector(X, S):
        L = [ x for i,x in enumerate(X) if S[i] \Eq 1 ]
        print(*L, sep = " + ")
```

Soluzione errata Un possibile errore, molto comune, è quello di separare il controllo su quando il valore v raggiunge il valore 0 dal controllo su quando ho esaurito gli elementi da scegliere ($i = n+1$). Se scritti separatamente, la stessa stringa verrà stampata più volte, tutte le volte che i viene incrementato e viene scelto un valore 0.

```
printSums(int[] X, int n, int v, int i, int[] S)
    if i == n + 1 then
        return
    if v == 0 then
        printVector(X, S, n)
    foreach c ∈ {0, 1} do
        S[i] = c
        printSums(X, n, v − c · X[i], S, i + 1)
```

Esercizio 4

Il problema è una variante del problema subset-sum e può essere risolto con programmazione dinamica. Sia $DP[i][s][v]$ il massimo valore ottenibile utilizzando i primi i elementi, scegliendo al massimo s valori, non dovendo superare v.

$$DP[i][s][v] = \begin{cases} 0 & v = 0 \ \vee i = 0 \ \vee s = 0) \\ DP[i-1][s][v] & X[i] > v > 0 \wedge i > 0 \ \wedge s > 0 \\ \max\{DP[i-1][s][v], DP[i-1][s-1][v - X[i]] + X[i]\} & \text{altrimenti} \end{cases}$$

L'idea è la seguente:

- Il valore massimo che si può ottenere se $v = 0$ (non deve superare il valore 0), se $i = 0$ (ho finito gli elementi da cui scegliere), se $s = 0$ (ho finito le scelte da fare) è ovviamente 0.
- Altrimenti, se $X[i] > v$, allora non è selezionabile; quindi l'unica possibilità è ignorarlo, riducendo il numero di elementi $(i - 1)$ e lasciando intatti s e v.
- Altrimenti, ci sono due possibilità: l'elemento viene preso oppure no. Nel caso venga preso, bisogna ridurre il numero di elementi prendibili $(s - 1)$ e il valore di v $(v - X[n])$, ma bisogna sommare il valore $+X[i]$.

Questo può essere tradotto tramite memoization:

```
int kwConstraint(int[] X, int n, int k, int w)
    int[][][] DP = new int[0...n][0...k][0...w]
    for i = 0 to n do
        for s = 0 to k do
            for v = 0 to w do
                DP[i][s][v] = −1
    return kwConstraintRec(X, n, k, w, DP)
```

```
int kwConstraintRec(int[] X, int i, int s, int v, int[][][] DP)
    if i == 0 or s == 0 or v == 0 then
        return 0
    if DP[i][s][v] < 0 then
        if X[i] > v then
            DP[i][s][v] = kwConstraintRec(X, i − 1, s, v, DP)
        else
            DP[i][s][v] = max( { kwConstraintRec(X, i − 1, s, v, DP),
                               { kwConstraintRec(X, i − 1, s − 1, v − X[i], DP) + X[i] )
    return DP[i][s][v]
```

La complessità è $O(nkw)$; poichè $k < n$, la complessità può anche essere letta come $O(n^2 w)$.