## Własność optymalnej podstruktury

Programowanie dynamiczne ma zastosowanie w problemach wykazujących **własność optymalnej podstruktury** – to znaczy, kiedy optymalne rozwiązanie problemu łatwo jest uzyskać znając optymalne rozwiązania podproblemów. Rozważmy następujący przykład:

Problem wydawania reszty

**Dane:** Nominally monet  $n_1, n_2, \dots, n_k \in \mathbb{N}$ 

Kwota  $K\in\mathbb{N}$ 

Szukane: Sposób na wydanie kwoty K używając najmniejszej możliwej liczby monet

Innymi słowy: ciąg liczb naturalnych  $a_1, a_2, \ldots, a_k \in \mathbb{N}$  taki, że  $\sum_{i=1}^k a_i n_i = K$  minimalizujący sumę

 $\sum_{i=1}^{k} a_i$ 

Przyjrzyjmy się optymalnemu rozwiązaniu  $a_1, a_2, \ldots, a_k$  powyższego problemu. Przypuśćmy, że  $a_\ell > 0$  dla pewnego  $\ell \in \{1, 2, \ldots, k\}$ . Zauważmy, że  $a_1, \ldots, a_{\ell-1}, a_\ell - 1, a_{\ell+1}, a_k$  (rozwiązanie ze współczynnikiem  $a_\ell$  zmniejszonym o 1) musi być optymalnym rozwiązaniem podproblemu wydawania reszty dla tych samych nominałów i kwoty  $K - n_\ell$  (gdyby tak nie było, umielibyśmy skonstruować lepsze niż optymalne rozwiązanie dla wyjściowego problemu, co jest oczywiście niemożliwe).

Przeformułujmy powyższą obserwację: przy ustalonych nominałach  $n_1, n_2 \dots, n_k$ , optymalne rozwiązanie problemu wydawania reszty dla kwoty K zawsze możemy otrzymać z rozwiązania podproblemu dla kwoty  $K - n_\ell$  dla pewnego  $\ell$  poprzez zwiększenie współczynnika przy  $n_\ell$  o 1.

Stwierdzenie to możemy przeformułować jeszcze raz: przy ustalonych nominałach  $n_1, n_2 \ldots, n_k$  optymalne rozwiązanie problemu wydawania reszty dla kwoty K możemy łatwo znaleźć, jesli znamy optymalne rozwiązania podbroblemów dla kwoty  $K - n_\ell$  dla **każdego**  $\ell \in \{1, 2, \ldots, k\}$  – wystarczy przejrzeć rozwiązania podbroblemów i wybrać to, które używa najmniejszej liczby monet.

Powyższe rozważania pokazują, że problem wydawania reszty ma własność optymalnej podstruktury.

# Algorytm rozwiązujący problem

Powyższe rozumowanie możemy wprost przełożyć na kod rozwiązujący problem. Poniższa rekurencyjna funkcja ChangeMakingRec jako argumenty przyjmuje listę nominałów oraz kwotę K i zwraca minimalną liczbę monet o podanych nominałach potrzebną do uzyskania kwoty K (lub  $\infty$ , gdy jest to niemożliwe).

```
1: Procedura ChangeMakingRec(n_1, \ldots, n_k \in \mathbb{N}, K \in \mathbb{N})
       Jeżeli K==0 wykonaj
2:
3:
           return 0
       Jeżeli K<0 wykonaj
4:
           return \infty
5:
6:
       \min = \infty
7:
       Dla \ell = 1, 2, \dots, k powtarzaj
8:
           c = CHANGEMAKINGREC(n_1, ..., n_k, K - n_\ell)
           Jeżeli c < min wykonaj
9:
               \min = c
10:
       return min + 1
11:
```

Takie rozwiązanie jest poprawne, ale bardzo wolne. Zasadniczym problemem jest tutaj to, że dla niektórych problemów wyznaczamy to rozwiązanie wielokrotnie – przykładowo, dla k=2 oraz  $n_1=n_2=1$  "najgłębsze" rekurencyjne wywołanie ChangeMakingRec(1,1,0) zostanie wykonane  $2^K$  razy.

Sposobem na poradzenie sobie z tym problemem jest spamiętywanie rozwiązań napotkanych podproblemów. W tym przypadku podproblemy odpowiadają liczbom naturalnym z zakresu od 0 do K, zatem ich rozwiązania możemy trzymać w jednowymiarowej tablicy. Ściślej: przez T[kk] rozumiemy minimalną liczbę monet o nominałach ze zbioru  $n_1, n_2 \ldots, n_k$  potrzebną do uzyskania kwoty kk.

```
1: Procedura ChangeMaking(n_1, \ldots, n_k \in \mathbb{N}, K \in \mathbb{N})
2:
       T – tablica rozmiaru K+1inicjowana wartością \infty
3:
       Dla kk = 1, 2, \dots, K powtarzaj
4:
           T[kk] = \infty
5:
           Dla \ell = 1, 2, \dots, k powtarzaj
6:
               c = 1 + T[kk - n_{\ell}]
7:
               Jeżeli c < T[kk] wykonaj
8:
                   T[kk] = c
9:
       return T[K]
10:
```

Powyższa procedura wyznacza tylko liczbę monet używanych przez optymalne rozwiązanie, łatwo ją jednak poprawić tak, aby zwracała optymalne rozwiązanie.

```
1: Procedura ChangeMaking2(n_1, \ldots, n_k \in \mathbb{N}, K \in \mathbb{N})
        T – tablica rozmiaru K+1 inicjowana wartościa \infty
 3:
        P – tablica rozmiaru K+1
        T[0] = 0
 4:
        Dla kk = 1, 2, \dots, K powtarzaj
 5:
             T[kk] = \infty
 6:
            Dla \ell = 1, 2, \dots, k powtarzaj
 7:
                c = 1 + T[kk - n_{\ell}]
 8:
                \mathbf{Je\dot{z}eli}\ c < T[kk]\ \mathbf{wykonaj}
 9:
                     T[kk] = c
10:
                     P[kk] = \ell
11:
        \mathbf{Je\dot{z}eli} \ \mathrm{T[kk]} == \infty \ \mathbf{wykonaj}
12:
            return null
13:
        A – tablica rozmiaru k inicjowana wartością 0
14:
15:
        Dopóki kk > 0 powtarzaj
16:
             A[P[kk]] += 1
17:
            kk -= n_{P[kk]}
18:
        return A
19:
```

## Zadanie: wydawanie reszty

Uzupełnić metody

static int? NoLimitsDynamic(int amount, int[] coins, out int[] change)

static int? Dynamic(int amount, int[] coins, int[] limits, out int[] change)

rozwiazujące problem wydawania reszty minimalną liczbą monet odpowiednio bez ograniczeń na liczbę monet danego nominału i z takimi ograniczeniami.

Opis parametrów i wyniku znajduje się w pliku ChangeMaking.cs

#### Wskazówki (do wersji z limitami):

- Użyć tablicy prostokątnej do pamiętania optymalnej liczby monet dla danego podzadania
- W komórce [i,j] pamiętać rozwiązanie dla i pierwszych nominałów oraz kwoty j
- Tablicę wypełniać wierszami
  - Zwiększenie numeru wiersza to uwzględnienie kolejnego rodzaju monety w rozwiązaniu
  - Zwiększenie numeru kolumny to zwiększenie kwoty reszty
- Może być potrzebna jeszcze trzecia pętla
- Może też przydać się druga tablica o analogicznej strukturze

#### Punktacja:

Część 1 - bez limitów

- 0.5 tylko liczba monet (wartość zwracana funkcji)
- 1.0 pełne rozwiązanie (wartość zwracana i parametr change)

Część 2 - z limitami

- 1.0 tylko liczba monet (wartość zwracana funkcji)
- 1.5 pełne rozwiązanie (wartość zwracana i parametr change)

Kara za złamanie ograniczenia na złożoność pamięciową (podanego w pliku ChangeMaking.cs): po -0.5 pkt za każdą metodę.