### Programowanie dynamiczne

- rozwiązujemy problem poprzez złożenie rozwiązań odpowiednich podproblemów
- każdy podproblem rozwiązujemy tylko raz, rozwiązanie zapamiętując w tabeli
- zazwyczaj stosowane do rozwiązywania problemów optymalizacyjnych: przy danych ograniczeniach mamy zmaksymalizować lub zminimalizować pewien koszt

### Programowanie dynamiczne

- podczas rozwiązywania możemy wyszczególnić cztery etapy:
- scharakteryzowanie struktury optymalnego rozwiązania
- rekurencyjne rozwiązanie kosztu optymalnego rozwiązania
- obliczenie optymalnego kosztu metodą wstępującą rozpoczynając od najmniejszych podproblemów, rozwiązujemy coraz większe, wykorzystując zapamiętane rozwiązania
- konstruowanie optymalnego rozwiązania na podstawie wyników wcześniejszych obliczeń

### Programowanie dynamiczne

- jeżeli interesuje nas sam koszt rozwiązania optymalnego, krok czwarty można pominąć
- w przeciwnym przypadku, często opłaca się zapamiętywać dodatkowe informacje podczas wykonywania kroku trzeciego

- ullet mamy plecak o określonej pojemności W oraz zestaw n przedmiotów, ktore możemy do tego plecaka włożyć
- $m \omega$  każdy z przedmiotów ma określoną wagę  $w_i$  oraz cenę  $c_i$
- chcemy do plecaka zapakować przedmioty o jak największej łącznej wartości
- problem rozwiążemy programowaniem dynamicznym

• celem naszym jest maksymalizacja  $\sum_{i=1}^{n} d_i c_i$  przy zachowaniu ograniczenia  $\sum_{i=1}^{n} d_i w_i \leq W$ , gdzie  $d_i$  to zmienna decydująca, czy przedmiot i wkładamy ( $d_i = 1$ ) bądź nie ( $d_i = 0$ ) do plecaka

- załóżmy, że znamy optymalne rozwiązanie dla danej instancji problemu
- weźmy jeden z przedmiotów, który trafił do plecaka (niech będzie to przedmiot k)
- pozostała zawartość plecaka jest optymalnym rozwiązaniem problemu plecakowego dla pojemności plecaka  $W-w_k$  i zestawu przedmiotów  $\{1,2,\ldots,k-1,k+1,k+2,\ldots n\}$
- gdyby było inaczej (nie byłoby to optymalne rozwiązanie), to zastępując przedmioty w pozostałej części plecaka tymi z optymalnego rozwiązania podproblemu, otrzymalibyśmy rozwiązanie lepsze niż optymalne

- zdefiniujmy rekurencyjnie koszt optymalnego rozwiązania:
- koszt rozwiązania poblemu dla wagi W i zestawu przedmiotów  $\{1, 2, \dots, j\}$  to:

$$K(j, W) = \begin{cases} 0 \text{ dla } j = 0 \\ 0 \text{ dla } W = 0 \\ max(K(j-1, W - w_j) + c_j, K(j-1, W)) \end{cases}$$

## Obliczanie kosztu metodą wstępującą

- ightharpoonup znamy koszty rozwiązań dla przypadków brzegowych (W=0 lub pusty zbiór przedmiotów)
- dzięki przedstawionemu wzorowi możemy kolejno wyznaczać rozwiązania większych podproblemów, aż dojdziemy do rozwiązania całego problemu (wyznaczymy K(n,W))

```
K - tablica o wymiarach n+1\times W+1 for i=0,\ldots,n do K[i,0]=0 for i=0,\ldots,W do K[0,W]=0 for i=1,\ldots n do for j=1,\ldots W do K[i,j]=max(K[i-1,j-w_i]+c_i,K[i-1,j]) end for end for return K[n,W]
```

- rozmiar plecaka W = 10
- przedmioty:  $w_1 = 5, c_1 = 1, w_2 = 3, c_2 = 2, w_3 = 3, c_3 = 1, w_4 = 4, c_4 = 4, w_5 = 1, c_5 = 1$

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0										
	2	0										
	3	0										
	4	0										
	5	0										

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	2	0										
	3	0										
	4	0										
	5	0										

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
	3	0										
	4	0										
	5	0										

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
	3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
	4	0										
	5	0										

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
	3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
	4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
	5	0										

		W										
		0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
i	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
	2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
	3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
	4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
	5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

- ightharpoonup złożoność algorytmu wynosi O(nW) (nie jest wielomianowa!)
- wyznaczyliśmy wartość plecaka, jak poznać jego zawartość?

- ullet zaczynamy od K[n,W]
- porównujemy K[n,W] z K[n-1,W] oraz  $K[n-1,W-w_n]+c_n$
- jeżeli K[n,W]=K[n-1,W] to nie włożyliśmy przedmiotu n do plecaka, przechodzimy do K[n-1,W] i potwarzamy operację
- jeżeli  $K[n,W]=K[n-1,W-w_n]+c_n$  to włożyliśmy przedmiot n do plecaka, przechodzimy do  $K[n-1,W-w_n]$  i potwarzamy operację

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1
2	0	0	0	2	2	2	2	2	3	3	3
3	0	0	1	2	2	3	3	3	3	3	4
4	0	0	1	2	4	4	5	6	6	7	7
5	0	1	1	2	4	5	5	6	7	7	8

- jeżeli interesuje nas sama wartość rozwiązania, zamiast tablicy o wymiarach  $n+1\times W+1$  wystarczy nam tablica o wymiarach  $2\times W+1$
- w i-tym kroku wystarczy pamiętać tylko poprzedni wiersz tablicy

```
K - tablica o wymiarach 2 \times W + 1 for i=0,\ldots,W do K[0,W]=0 for i=1,\ldots n do for j=1,\ldots W do K[i\%2,j]=\max(K[1-(i\%2),j-w_i]+c_i,K[1-(i\%2),j]) end for end for return K[n\%2,W]
```

- dlaczego nie wystarczy tablica jednowierszowa?
- musimy znać wartość  $K[i-1,j-w_i]$
- mając tylko jeden wiersz tablicy, obliczając K[i,j] w  $K[i,j-w_i]$  będzie optymalne rozwiązanie dla podproblemu o rozmiarze plecaka  $j-w_i$  i przedmiotów  $\{1,2,\ldots,i\}$  (a nie  $\{1,2,\ldots,i-1\}$ )
- jeżeli optymalne rozwiązanie podproblemu będzie wymagało włożenia przedmiotu i do plecaka, może się zdarzyć, że przedmiot ten włożymy do plecaka wielokrotnie
- chyba, że będziemy wypełniać tablicę w przeciwnym kierunku...

## Minimalna odległość edycyjna

- lacksquare dane są dwa słowa A i B
- dozwolone są operacje: wstawienie symbolu, usunięcie symbolu, zamiana symbolu na inny
- ile minimalnie operacji należy wykonać, aby przekształcić słowo A w słowo B
- problem ten możemy rozwiązać stosując programowanie dynamiczne

## Minimalna odległość edycyjna

- ullet rozważmy prefiks słowa A długości i i prefiks słowa B długości j
- minimalna odległość edycyjna pomiędzy  $A[1,\ldots,i]$  a  $B[1,\ldots,j]$  to mniejsza z:
- ullet  $OE(A[1, \dots i-1], B[1, \dots j]) + 1$  usunięcie znaku
- OE(A[1, ... i], B[1, ... j-1]) + 1 dołączenie znaku
- OE(A[1, ... i 1], B[1, ... j 1]) jeżeli A[i] = B[j]
- $OE(A[1, \dots i-1], B[1, \dots j-1]) + 1$  jeżeli  $A[i] \neq B[j]$  zamiana znaku

## Minimalna odległość edycyjna

```
K - tablica o wymiarach m+1\times n+1
for i = 0, ..., m do K[i, 0] = i
for j = 0, ..., n do K[0, j] = j
for i = 1, \dots n do
       for j = 1, \dots m do
             if A[i] = B[j] then
                    K[i, j] = K[i - 1, j - 1]
             else
                    K[i,j] = \min \begin{cases} K[i-1,j] + 1, \\ K[i,j-1] + 1, \\ K[i-1,j-1] + 1 \end{cases}
             end if
       end for
end for
return K[m,n]
```