

Dinamičko programiranje

Strukture podataka i algoritmi 2



Algoritamski postupak

- Algoritamski postupak – ideja ili šablon primenljiv na širi spektar algoritamskih problema
- Dinamičko programiranje je algoritamski postupak primenljiv na široku klasu problema optimizacije
- Tehnika koju je osmislio Richard E. Bellman 40-ih godina prošlog veka
 - Reč programiranje u sintagmi “dinamičko programiranje” ne označava **pisanje izvornog koda računarskih programa** nego **tabelarni pristup rešavanju optimizacionih problema**
 - Reč dinamičko u sintagmi “dinamičko programiranje” ne označava **rad sa dinamičkim strukturama podataka**, nego nekakvu **promenu**
 - **dinamičko programiranje = popunjavanje tabele u procesu rešavanja optimizacionog problema**

Belmanov princip optimalnosti

- Tehnikom dinamičkog programiranja možemo rešavati probleme koji imaju **optimalnu strukturu**, odnosno zadovoljavaju **Belmanov princip optimalnosti**
- Problem P ima optimalnu strukturu ako se optimalno rešenje P može dobiti iz optimalnih rešenja **manjih instanci** problema P
 - instance istog problema koje su manje dimenzije
- Neka je $P(a_1, a_2, \dots, a_n)$ optimizacioni problem, gde su $a_1 \dots a_n$ parametri (prirodni brojevi) koji odslikavaju veličinu (dimenziju) problema
 - Problem ruksaka: $P(\text{broj predmeta, kapacitet ranca})$
- Problem $P(b_1, b_2, \dots, b_n)$ je manja instanca problema $P(a_1, a_2, \dots, a_n)$ ako važi
$$b_1 \leq a_1, b_2 \leq a_2, \dots, \mathbf{b_i < a_i}, \dots, \mathbf{b_n < a_n}$$

Dinamičko programiranje

- Dinamičko programiranje = popunjavanje tabele optimalnih rešenja **svih** instanci problema $P(a_1, a_2, \dots, a_n)$
 - Tabela optimalnih rešenja: n -dimenzionalni niz veličine $(a_1 + 1) \times (a_2 + 1) \times \dots \times (a_n + 1)$
- Optimalno rešenje P dobijamo iz optimalnih rešenja manjih instanci P

```
for (int i1 = 0; i1 <= a1; i1++)  
    for (int i2 = 0; i2 <= a2; i2++)  
        ...  
            for (int in = 0; in <= an; in++)  
                T[i1][i2]...[in] = optimalno rešenje P(i1, i2, ..., in)
```

Optimalno rešenje $P(a_1, \dots, a_n)$ je u $T[a_1][a_2] \dots [a_n]$

Dinamičko programiranje

- Optimalno rešenje P dobijamo iz optimalnih rešenja manjih instanci P
 - Moramo postaviti relaciju između optimalnog rešenja P i optimalnih rešenja manjih instanci $P \rightarrow$ dobijamo neku rekurentnu relaciju
 - Stoga moramo identifikovati i **trivijalne instance problema P**
- Trivijalne instance problema ruksaka
 - Imamo samo jedan predmet za ruksak proizvoljnog kapaciteta
 - Imamo proizvoljan broj predmeta za ruksak kapaciteta 0

Problem ruksaka

- MP – tabela maksimalnog profita svih instanci problema ruksaka
 - $MP[i][j]$ – maksimalni profit koji se može ostvariti selekcijom prvih i predmeta niza S u ranac kapaciteta j
 - MP je matrica celih brojeva dimenzija $n \times (W + 1)$
 - **Maksimalni profit je u poslednjem elementu matrice, $MP[n-1][W]$**
- Trivijalna instanca 1: ruksak kapaciteta 0
 - $MP[i][0] = 0$ za svako i u $[0 .. n - 1]$
- Trivijalna instanca 2: jedan (prvi) predmet za ruksak proizvoljnog kapaciteta
 - $MP[0][j] = 0$, ako je $S[0].w > j$ (predmet ne može da stane)
 - $MP[0][j] = S[0].p$, ako je $S[0].w \leq j$ (predmet može da stane)

Ne-trivijalne instance

- Za $MP[i][j]$ imamo dve možnosti
 - $S[i].w > j$: i-ti predmet ne možemo dodati u ruksak kapaciteta $j \rightarrow MP[i][j] = MP[i - 1][j]$
 - $S[i].w \leq j$: i-ti predmet možemo dodati u ruksak kapaciteta $j \rightarrow MP[i][j] = \max\{\text{Add}, \text{Skip}\}$
 - $\text{Add} = S[i].p + MP[i - 1][j - S[i].w]$
i-ti predmet dodajemo u ruksak
 - $\text{Skip} = MP[i - 1][j]$
i-ti predmet ne dodajemo ruksak

```
public class Item {

    private int weight;
    private int profit;

    public Item(int weight, int profit) {
        this.weight = weight;
        this.profit = profit;
    }

    public int getWeight() {
        return weight;
    }

    public int getProfit() {
        return profit;
    }

    public String toString() {
        return "(" + weight + ", " + profit + ")";
    }

}
```


Glavna klasa

```
public class KnapsackDP {  
  
    private int knapsackWeight;  
    private Item[] items;  
    private int[][] mp; // tabela maksimalnog profita  
  
    public KnapsackDP(int knapsackWeight, Item[] items) {  
        this.knapsackWeight = knapsackWeight;  
        this.items = items;  
        mp = new int[items.length][knapsackWeight + 1];  
    }  
  
    //... to be continued  
}
```

Trivijalne instance problema

```
public int findMaxProfit() {  
    // trivijalna instance (1) - ruksak kapaciteta 0  
    for (int i = 0; i < items.length; i++) {  
        mp[i][0] = 0;  
    }  
  
    // trivijalna instance (2) - imamo samo jedan (prvi) predmet  
    for (int j = 0; j <= knapsackWeight; j++) {  
        // da li prvi element moze da stane u ruksak kapaciteta j?  
        if (items[0].getWeight() <= j) {  
            mp[0][j] = items[0].getProfit();  
        } else {  
            mp[0][j] = 0;  
        }  
    }  
  
    //... to be continued  
}
```

Netrivijalne instance problema

```
public int findMaxProfit() {  
    // trivijalne instance -- vidi prethodni slajd  
  
    // ne-trivijalne instance  
    for (int i = 1; i < items.length; i++) {  
        for (int j = 1; j <= knapsackWeight; j++) {  
            // koliki je profit kada i-ti predmet  
            // dodamo u ruksak kapaciteta j?  
            int profitAdd = 0;  
            if (items[i].getWeight() <= j) {  
                profitAdd = items[i].getProfit() +  
                    mp[i - 1][j - items[i].getWeight()];  
            }  
  
            // koliki je profit kada i-ti predmet preskocimo?  
            int profitSkip = mp[i - 1][j];  
  
            mp[i][j] = Math.max(profitAdd, profitSkip);  
        }  
    }  
  
    return mp[items.length - 1][knapsackWeight];  
}
```

Rekonstrukcija strukture optimalnog rešenja

- Koji predmeti su ubačeni u ruksak?
- Odgovor na prethodno pitanje možemo dobiti inspekcijom matrice profita.
 - Ako je $MP[i, j] = MP[i - 1, j]$ tada i-ti predmet nije ubačen u ruksak kapaciteta j

#	W	P	i\W	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	7	28	0	0	0	0	0	0	0	0	28	28	28	28	28
1	6	22	1	0	0	0	0	0	0	22	28	28	28	28	28
2	5	18	2	0	0	0	0	0	18	22	28	28	28	28	40
3	2	6	3	0	0	6	6	6	18	22	28	28	34	34	40
4	1	1	4	0	1	6	7	7	18	22	28	29	34	35	40

Predmet 4. nije ubačen u ruksak: $MP[4, 11] = MP[3, 11]$

Rekonstrukcija strukture optimalnog rešenja

- Koji predmeti su ubačeni u ruksak?

#	W	P	i\W	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	7	28	0	0	0	0	0	0	0	0	28	28	28	28	28
1	6	22	1	0	0	0	0	0	0	22	28	28	28	28	28
2	5	18	2	0	0	0	0	0	18	22	28	28	28	28	40
3	2	6	3	0	0	6	6	6	18	22	28	28	34	34	40
4	1	1	4	0	1	6	7	7	18	22	28	29	34	35	40

Predmet 3. nije ubačen u ruksak: $MP[3, 11] = MP[2, 11]$

Rekonstrukcija strukture optimalnog rešenja

- Koji predmeti su ubačeni u ruksak?

#	W	P	i\W	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11
0	7	28	0	0	0	0	0	0	0	0	28	28	28	28	28
1	6	22	1	0	0	0	0	0	0	22	28	28	28	28	28
2	5	18	2	0	0	0	0	0	18	22	28	28	28	28	40
3	2	6	3	0	0	6	6	6	18	22	28	28	34	34	40
4	1	1	4	0	1	6	7	7	18	22	28	29	34	35	40

Predmet 2. **jeste** ubačen u ruksak: $MP[2, 11] \neq MP[1, 11]$

→ $MP[2, 11]$ sam dobio iz $MP[1, 6]$ ($6 = 11 - w[2]$)

Predmet 1. **jeste** ubačen u ruksak: $MP[1, 6] \neq MP[0, 6]$

→ $MP[1, 6]$ sam dobio iz $MP[0, 0]$ ($0 = 6 - w[1]$)

Rekonstrukcija strukture optimalnog rešenja

● Sumirano:

- Neka je (i, j) trenutna instanca problema čiju strukturu rekonstruišemo.
 - Na početku $(i, j) = (n - 1, W)$
- $MP[i, j] = MP[i - 1, j]$
 - Nisam dodao i -ti predmet u ruksak
 - $(i, j) \rightarrow (i - 1, j)$
- $MP[i, j] \neq MP[i - 1, j]$
 - Dodao sam i -ti predmet u ruksak
 - $(i, j) \rightarrow (i - 1, j - w[i])$
- $(i, j) = (0, 0) \rightarrow$ kraj rekonstrukcije

Rekonstrukcija optimalnog rešenja

```
public LinkedList<Item> getAddedItems() {
    LinkedList<Item> l = new LinkedList<Item>();
    int i = items.length - 1;
    int j = knapsackWeight;

    while (i > 0) {
        if (mp[i][j] != mp[i - 1][j]) {
            l.addFirst(items[i]);
            j -= items[i].getWeight();
        }
        i--;
    }

    if (j > 0 && items[0].getWeight() <= j)
        l.addFirst(items[0]);

    return l;
}
```


Primer korišćenja klase

```
public static void main(String[] args) {  
    int[] weight = {7, 6, 5, 2, 1};  
    int[] profit = {28, 22, 18, 6, 1};  
  
    Item[] items = new Item[weight.length];  
    for (int i = 0; i < items.length; i++) {  
        items[i] = new Item(weight[i], profit[i]);  
    }  
  
    KnapsackDP k = new KnapsackDP(11, items);  
    System.out.println("Maks profit = " + k.findMaxProfit());  
    LinkedList<Item> addedItems = k.getAddedItems();  
    for (int i = 0; i < addedItems.size(); i++) {  
        System.out.println(addedItems.get(i));  
    }  
}
```

String distance

- U procesorima za editovanje teksta i sistemima za pretraživanje često se dešava da korisnik pogreši prilikom unosa
 - Spell check opcije u procesorima teksta
 - “Did you mean?” kod Google pretraživača
- Sistemi sa mogućnostima korekcije korisničkog ulaza poseduju rečnik – skup stringova koji su validne reči u nekom jeziku.
- Za svaki token iz korisničkog unosa se proverava da li postoji u rečniku.
- Ako ne postoji tada se korisniku sugeriše *k* **najsličnijih (najbližih)** reči iz rečnika.
- **Kako meriti sličnost (blizinu, rastojanje, distancu) između dva stringa?**

String distanca

- String distanca je funkcija $D(s1, s2)$, $D: \text{String} \times \text{String} \rightarrow \text{Real}$ za koju važe sledeći uslovi:
 - $D(S1, S2) = 0 \rightarrow s1$ i $s2$ su identični
 - $D(S1, S2) = D(S2, S1)$
 - $D(S1, S2) < D(S1, S3) \rightarrow$ string $S1$ je sličniji stringu $S2$ nego što je sličniji stringu $S3$
- String distance možemo klasifikovati u
 - **edit distance:** računamo stepen transformacije jednog stringa u drugi string
 - Veći stepen transformacije \rightarrow veća distanca (manja sličnost)
 - **set distance:** računamo stepen preklapanja stringova
 - Veći stepen preklapanja \rightarrow manja distanca (veća sličnost)

n-gram distance

- n-gram distance su klase jednostavnih set string distanci
- Od stringa formiramo skup **N-grama**
- N-gram: n susednih karaktera u stringu
 - S = “algoritam”
 - 3-gram = {“alg”, “lgo”, “gor”, “ori”, “rit”, “ita”, “tam”}
- Sličnost dva stringa sada možemo meriti kao stepen preklapanja njihovih n-gram skupova za neko fiksirano n.
- Jaccardova n-gram distanca

$$J(S_1, S_2) = 1 - \frac{|Ngram(S_1) \cap Ngram(S_2)|}{|Ngram(S_1) \cup Ngram(S_2)|}$$

Edit string distanca

- Najjednostavnija edit string distanca meri broj elementarnih transformacija koje su potrebne kako bi se jedan string transformisao u drugi
- Elementarne transformacije
 - Dodavanje karaktera
 - Brisanje karaktera
 - Supstitucija (zamena) karaktera nekim drugim karakterom
- Računanje edit distance je optimizacioni problem: tražimo minimalni broj elementarnih transformacija

Primer

- $\text{edit}(\text{"petar"}, \text{"patrik"}) = 4$
- Možemo imati više najkraćih elementarnih transformacija
- Prvi način transformacije
 - petar \rightarrow patar (supstitucija e u a)
 - patar \rightarrow patrar (dodavanje r)
 - patrar \rightarrow patri (supstitucija a u i)
 - patri \rightarrow patrik (supstitucija r u k)
- Drugi način transformacije
 - petar \rightarrow patar (supstitucija e u a)
 - patar \rightarrow patr (brisanje a)
 - patr \rightarrow patri (dodavanje i)
 - patri \rightarrow patrik (dodavanje k)

DP pristup edit distanci

- Neka su A i B dva stringa reprezentovani nizom karaktera indeksiranim od 1: $A = a_1a_2\dots a_n$, $B = b_1b_2\dots b_m$
- String A je prazan ako je $n = 0$ ($m = 0$ za B)
 - $n = 0 \rightarrow \text{edit}(A, B) = m$ (imamo m dodavanja karaktera)
 - $m = 0 \rightarrow \text{edit}(A, B) = n$ (imamo n brisanja karaktera)
- Ako je $a_n = b_m$ tada je $\text{edit}(A, B) = \text{edit}(a_1a_2\dots a_{n-1}, b_1b_2\dots b_{m-1})$
- Ako je $a_n \neq b_m$ tada imamo jednu od tri moguće transformacije
 - Supstitucija a_n u b_m : $\text{editS}(A, B) = 1 + \text{edit}(a_1a_2\dots a_{n-1}, b_1b_2\dots b_{m-1})$
 - Brisanje a_n : $\text{editD}(A, B) = 1 + \text{edit}(a_1a_2\dots a_{n-1}, b_1b_2\dots b_m)$
 - Dodavanje b_m : $\text{editA}(A, B) = 1 + \text{edit}(a_1a_2\dots a_n, b_1b_2\dots b_{m-1})$
 - Biramo transformaciju koja ima minimalni edit:

$$\text{edit}(A, B) = \min\{\text{editS}, \text{editD}, \text{editA}\}$$

DP pristup edit distanci

- Neka su A i B dva stringa reprezentovani nizom karaktera indeksiranim od 1: $A = a_1a_2\dots a_n$, $B = b_1b_2\dots b_m$
- Definišemo matricu distanci $d[0 \dots n, 0 \dots m]$
 - $d[i, j]$ = edit distanca za stringove $(a_1a_2\dots a_i)$ i $(b_1b_2\dots b_j)$

a\b	#	p	e	t	a	r
#	0	1	2	3	4	5
p	1					
a	2					
t	3					
r	4			$d[i][j]$		
i	5					
k	6					EDITD

a\b	#	p	e	t	a	r
#	0	1	2	3	4	5
p	1					
a	2					
t	3		d[i-1][j-1]	d[i-1][j]		
r	4		d[i][j-1]	d[i][j]		
i	5					
k	6					EDITD

- $d[i][j] = \text{edit}(\text{"patr"}, \text{"pet"})$
- Supstitucija "r" u "t"

$$d[i][j] = 1 + \text{edit}(\text{"pat"}, \text{"pe"}) = 1 + d[i-1, j-1]$$
- Brisanje "r" iz "patr"

$$d[i][j] = 1 + \text{edit}(\text{"pat"}, \text{"pet"}) = 1 + d[i-1][j]$$
- Dodavanje "t" u "patr"

$$d[i][j] = 1 + \text{edit}(\text{"patr"}, \text{"pe"}) = 1 + d[i][j-1]$$

a\b	#	p	e	t	a	r
#	0	1	2	3	4	5
p	1					
a	2					
t	3				$d[i-1][j-1]$	$d[i-1][j]$
r	4				$d[i][j-1]$	$d[i][j]$
i	5					
k	6					EDITD

- $d[i][j] = \text{edit}(\text{"patr"}, \text{"petar"})$
- $d[i][j] = \text{edit}(\text{"pat"}, \text{"peta"}) = d[i - 1][j - 1]$

a\b	#	p	e	t	a	r
#	0	1	2	3	4	5
p	1					
a	2					
t	3		$d[i-1][j-1]$	$d[i-1][j]$		
r	4		$d[i][j-1]$	$d[i][j]$		
i	5					
k	6					EDITD

- Trivijalne instance:
 - $d[i][j] = i$ za $j = 0$
 - $d[i][j] = j$ za $i = 0$
- Netrivijalne instance
 - $d[i][j] = d[i-1][j-1]$, ako je $A[i] = B[j]$
 - $d[i][j] = 1 + \min\{d[i-1][j-1], d[i][j-1], d[i-1][j]\}$, inače

Rekonstrukcija strukture rešenja

- Tražimo jedan minimalni put od (n, m) do (0, 0)

	#	p	e	t	a	r
#	0	1	2	3	4	5
p	1	0	1	2	3	4
a	2	1	1	2	2	3
t	3	2	2	1	2	3
r	4	3	3	2	2	2
i	5	4	4	3	3	3
k	6	5	5	4	4	4

- $4 \rightarrow 3$ (supstitucija "k" u "r")
- $3 \rightarrow 2$ (supstitucija "i" u "a")
- $2 \rightarrow 1$ (brisanje "r")
- $1 \rightarrow 1$ (ništa, nije bilo transformacije)
- $1 \rightarrow 0$ (supstitucija "a" u "e")

Rekonstrukcija rešenja

- $i = m, j = n$
- Poruke o transformacijama treba štampati unatraske \rightarrow koristimo stek
- Za trenutno (i, j) nađemo minimum od $S = d[i - 1][j - 1]$, $D = d[i - 1][j]$ i $A = d[i][j - 1]$
- $\min = S$ i $d[i][j] \neq d[i - 1][j - 1]$
 - **push** supstitucija $A[i]$ u $B[j]$; $(i, j) \rightarrow (i - 1, j - 1)$
- $\min = D$
 - **push** obrisani je karakter $A[i]$; $(i, j) \rightarrow (i - 1, j)$
- $\min = A$
 - **push** dodati je karakter $B[j]$; $(i, j) \rightarrow (i, j - 1)$
- Ponavljam prethodni korak dokle god $d[i][j] > 0$
- Isprazni stek sa porukama

```

public class EditDistance {
    private String s1, s2; // ulazni stringovi
    private int[][] d;     // matrica distanci

    public EditDistance(String s1, String s2) {
        this.s1 = s1;
        this.s2 = s2;
        d = new int[s1.length() + 1][s2.length() + 1];
        computeDistance();
    }

    private void computeDistance() {
        for (int i = 0; i <= s1.length(); i++) d[i][0] = i;
        for (int i = 0; i <= s2.length(); i++) d[0][i] = i;

        for (int i = 1; i <= s1.length(); i++) {
            for (int j = 1; j <= s2.length(); j++) {
                char c1 = s1.charAt(i - 1);
                char c2 = s2.charAt(j - 1);
                if (c1 == c2) {
                    d[i][j] = d[i - 1][j - 1];
                } else {
                    int dDel = d[i - 1][j];
                    int dAdd = d[i][j - 1];
                    int dSub = d[i - 1][j - 1];
                    d[i][j] = 1 + min3(dDel, dAdd, dSub);
                }
            }
        }
    }
}

```

```

private int min3(int a, int b, int c) {
    int min = a;
    if (b < min) min = b;
    if (c < min) min = c;
    return min;
}

public int getDistance() {
    return d[s1.length()][s2.length()];
}

public void printDistanceMatrix() {
    System.out.print(" ");
    for (int j = 0; j < s2.length(); j++) {
        System.out.print(s2.charAt(j) + " ");
    }
    System.out.println();

    for (int i = 0; i <= s1.length(); i++) {
        if (i > 0)
            System.out.print(s1.charAt(i - 1) + " ");
        else
            System.out.print(" ");
        for (int j = 0; j <= s2.length(); j++) {
            System.out.print(d[i][j] + " ");
        }
        System.out.println();
    }
}

```

```
public void getExplanation() {
    int i = s1.length();
    int j = s2.length();
    Stack<String> messages = new Stack<String>();
    int[] di = {-1, -1, 0};
    int[] dj = {-1, 0, -1};

    while (d[i][j] > 0) {
        int min = Integer.MAX_VALUE;
        int minIndex = -1;

        for (int k = 0; k < di.length; k++) {
            if (i + di[k] >= 0 && j + dj[k] >= 0) {
                if (d[i + di[k]][j + dj[k]] < min) {
                    min = d[i + di[k]][j + dj[k]];
                    minIndex = k;
                }
            }
        }

        // to be continued
    }
}
```



```

    if (minIndex == 0) {
        if (d[i][j] != min) {
            messages.push(s1.charAt(i - 1) + " --> " +
                           s2.charAt(j - 1));
        }
        i--; j--;
    } else if (minIndex == 1) {
        i--; messages.push(s1.charAt(i) + " deleted");
    } else {
        j--; messages.push(s2.charAt(j) + " inserted");
    }
} // END OF while(d[i][j] > 0)

```

```

if (messages.isEmpty()) {
    System.out.println("Identical strings... ");
} else {
    System.out.println("Transformations: ");
    while (!messages.isEmpty()) {
        System.out.println(messages.pop());
    }
}

```

```

} // END OF getExplanation()

```

```

public static void main(String[] args) {
    Scanner reader = new Scanner(System.in);
    System.out.println("First string: ");
    String s1 = reader.nextLine();
    System.out.println("Second string: ");
    String s2 = reader.nextLine();

    EditDistance ed = new EditDistance(s1, s2);
    System.out.println("Distanca: " + ed.getDistance());
    ed.printDistanceMatrix();
    ed.getExplanation();

    reader.close();
}

```

First string:

ana

Second string:

anci

Distanca: 2

Distance matrix

a n c i

0 1 2 3 4

a 1 0 1 2 3

n 2 1 0 1 2

a 3 2 1 1 2

Transformations:

c inserted

a --> i