

فصل پنجم: برنامه‌نویسی پویا

(جلسه اول)

مرکز آموزش الکترونیکی
دانشگاه علم و صنعت ایران

اهداف یادگیری

* معرفی اصل بهینه سازی

* آشنایی با روش برنامه نویسی پویا

* حل مسائلی نظیر:

- کوله پشتی ۱/۰

- گرافهای چند مرحله‌ای

- الگوریتم فلوید-وارشال

- مساله فروشنده دوره گرد

مقدمه

* برنامه‌نویسی پویا یکی از روش‌های طراحی الگوریتم‌هاست که مانند روش حریصانه در حل مسائل بهینه سازی کاربرد دارد.

* در این روش در هر مرحله تصمیمی گرفته می‌شود، و نتیجه این تصمیمات منجر به حل مسئله می‌شود.

* در هر مرحله از تصمیم گیری، از نتایج مراحل قبل استفاده می‌شود، به طوریکه در نهایت یک رشته بهینه از تصمیمات تولید می‌شود.

مقدمه (ادامه)

- * مثال: مساله کوله پشتی
- * مثال: الگوهای ادغام بهینه
- * مثال: کوتاهترین مسیر
- * اصل بهینه سازی: بنابر اصل بهینه سازی، یک رشته بهینه از تصمیمات دارای خاصیت زیر است: حالت و تصمیم گیری مرحله اول هرچه که باشد، تصمیمات باقیمانده، با توجه به این حالت و تصمیم گیری، باید یک رشته بهینه تشکیل دهد.

مثال

* الگوریتم فیبوناچی:

```
int A[n];  
A[0]=A[1]=1;  
for(i=2;i<n;i++)  
    A[i]=A[i-1]+A[i-2];
```

در اکثر مسائلی که با روش پویا حل می‌شوند،
جهت نگهداری پاسخها در هر مرحله نیاز است
تا از یک آرایه یک بعدی یا دو بعدی استفاده شود.

ضمناً قبل از ارائه الگوریتم، باید بتوان مساله را
بر اساس پاسخ بدست آمده در مراحل مختلف
فرموله کرد. مثال: $f(i)=f(i-1)+f(i-2)$

کوله پشتی ۱/۰

* مساله کوله پشتی ۱/۰، مشابه مساله کوله پشتی است که قبلاً در فصل حریصانه بحث شد، با این تفاوت که x_i ها می‌توانند فقط یکی از دو مقدار صفر یا یک را به خود بگیرند.

* هدف ماکزیمم سازی $\sum_{i=1}^n p_i x_i$ است مشروط بر اینکه:

$$\sum_{i=1}^n x_i w_i \leq M$$

* مثال: $M=5$ و $P(6,2,5,8)$, $W(4,6,2,7)$

راه حل حریصانه: $(X=(0,0,1,0))$, سود = ۵

راه حل صحیح: $(X=(1,0,0,0))$, سود = ۶

کوله پشتی ۱/۰ (نگرش پردازه‌ای)

- * ایده: فرض کنید (y_i) مقدار سود ماکزیمم در مرحله i م است و y حجم باقی مانده از کوله پشتی باشد.
- * در مرحله شروع باید (M_0) را محاسبه کرد.
- * در هر مرحله تصمیم گیری در مورد انتخاب جسم i م صورت می گیرد. یعنی اگر آنرا انتخاب کنیم سود P_i بدست آمده و حجم باقی مانده $y - w_i$ می باشد. اما اگر آنرا انتخاب نکنیم سود حاصل برابر (y_{i+1}) می باشد.

کوله پشتی ۱۰ (نگرش پردازهای)

* ایده ذکر شده را می‌توان به صورت زیر فرموله کرد:

$$g_i(y) = \text{Max} \{ g_{i+1}(y), g_{i+1}(y-w_i) + P_i \}$$

* با توجه به فرمول فوق: $g_i(y) = 0$ و $y < 0$ آنگاه $g_n(y) = -\infty$ و اگر $y > 0$

* چنانکه دیده می‌شود، تصمیم گیری در مرحله i ام به تصمیمات آینده بستگی دارد به طوریکه رشته تصمیمات باید یک رشته بهینه ایجاد نماید. (با توجه به اصل بهینه سازی)

کوله پشتی ۱۰ (نگرش پردازه‌ای)

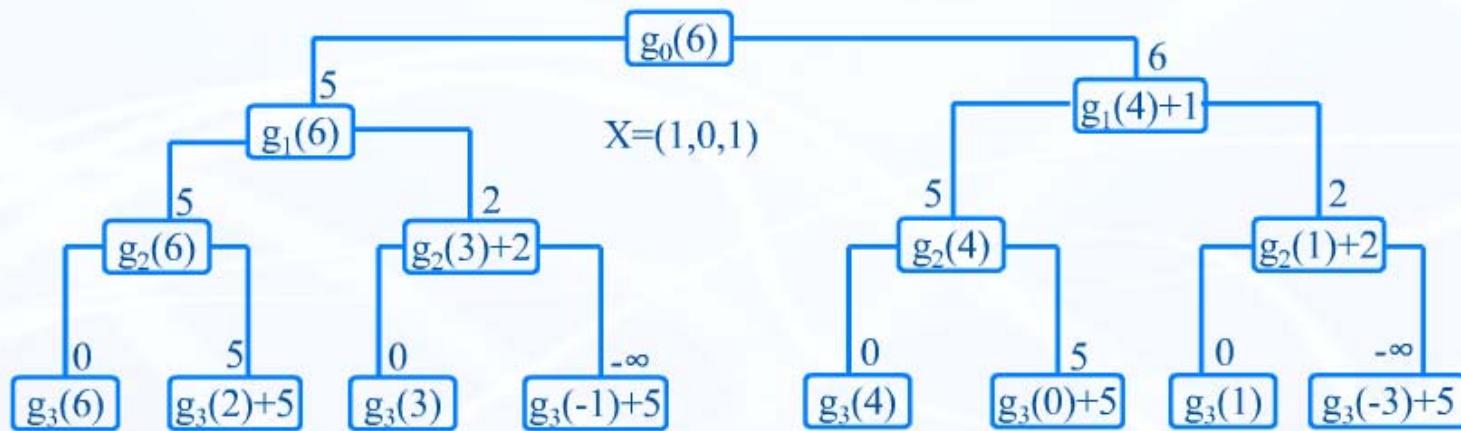
* مثال: مراحل مختلف اجرای (M, g_0) را برای مساله کوله پشتی زیر

نوشته، بردار جواب و مقدار جواب بهینه حاصل را مشخص کنید.

$N=3, M=6, (w_1, w_2, w_3)=(2, 3, 4), (p_1, p_2, p_3)=(1, 2, 5)$

راه حل: باید (g_0) را حساب کنیم.

مثال

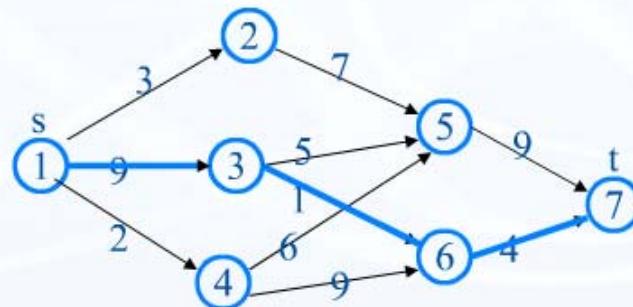


$O(2^n)$

گراف‌های چند مرحله‌ای

* گراف چند مرحله‌ای گرافی است جهت دار که در آن رئوس V به $k > 1$ زیر مجموعه مجزا افراز شده (V_i) و برای هر یال (u, v) , $v \in V_{i+1}$ و $u \in V_i$ هر کدام دارای یک عضو

هستند.



گرافهای چند مرحله‌ای (ادامه)

* هر مسیر از S به t را می‌توان به صورت نتیجه یک رشته از $k-2$ تصمیم در نظر گرفت.

* تصمیم i ام مستلزم آن است که مشخص کنیم کدام رأس از مجموعه V_{i+1} باید در مسیر باشد. ($1 \leq i \leq k-2$)

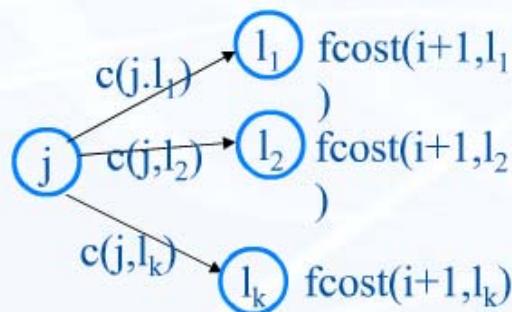
* فرض کنید که (i,j) مسیر با هزینه مینیمم از رأس j در V_i به راس t باشد و $fcost(i,j)$ هزینه این مسیر است.

گرافهای چند مرحله‌ای (آدامه)

$$fcost(i,j) = \text{Min}_{l \in V_{i+1}, (j,l) \in E} \{c(j,l) + fcost(i+1,l)\}$$

* جواب مسئله به صورت $fcost(1,s)$ است.

$$fcost(k-1,j) = c(j,t) *$$



مثال

$$fcost(1,1)=\text{Min}\{3+fcost(2,2), 9+fcost(2,3), 2+fcost(2,4)\} = \{19, 14, 15\}=15$$

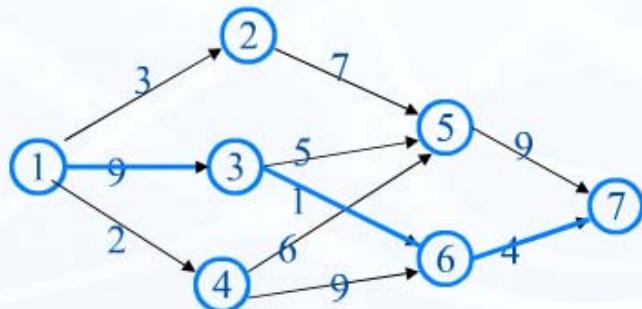
$$fcost(2,2)=\text{Min}\{7+fcost(3,5)\} = \{7+9\}=16$$

$$fcost(2,3)=\text{Min}\{5+fcost(3,5), 1+fcost(3,6)\} = \{5+9, 1+4\}=5$$

$$fcost(2,4)=\text{Min}\{6+fcost(3,5), 9+fcost(3,6)\} = \{6+9, 9+4\}=13$$

$$fcost(3,5)=9$$

$$fcost(3,6)=4$$



گرافهای چند مرحله‌ای (الگوریتم)

Algorithm FGraph(E,k,n,p)

fcost[n]=0;

For(j=n-1;j>0;j--){

 r | (j,r) ε E & {c[j,r]+fcost[r] is minimum}

 fcost[j]=c[j,r]+fcost[r]

 D[j]=r

}

P[1]=1; p[k]=n;

for(j=2;j<k;j++)

 p[j]=D[p[j-1]]

} O(k)

} O(|V| + |E|)

→ O(|V| + |E|)

مسئله تهامی کوتاه ترین مسیرها

* فرض کنید G یک گراف جهت دار و وزن دار با n رأس است که در آن $V = \{1, 2, \dots, n\}$ است و C ماتریس هزینه‌های آن است که به

صورت زیر تعریف شده است:

$c[i,j] = 0$ و $c[i,i]$ برابر وزن یال بین رأس i و j است. (اگر یالی وجود داشته باشد و گرنه مقدار بینهایت)

* هدف بدست آوردن کوتاهترین مسیر بین هر دو رأس دلخواه است.

تمامی کوتاه ترین مسیرها (ادامه)

- * مساله تمامی کوتاهترین مسیرها، تعیین یک ماتریس $n \times n$ مانند A است به گونه‌ای که $[i,j]_A$ حاوی طول کوتاهترین مسیر از رأس i به راس j است.
- * ماتریس A را می‌توان با حل n مسئله کوتاه ترین مسیرهای هم‌بدا (الگوریتم دایکسترا) بدست آورد.
- * با توجه به اینکه الگوریتم دایکسترا از $O(n^2)$ می‌باشد، تکرار آن نیاز به $O(n^3)$ دارد.

الگوریتم فلود-وارشاو

* با استفاده از اصل بهینه سازی می‌توان الگوریتم دیگری با روش برنامه‌سازی

پویا برای این مسئله ارائه داد (با $O(n^3)$)

* بر خلاف الگوریتم دایکسترا که همه یالها باید دارای وزن مثبت باشند، در این

الگوریتم یالها می‌توانند با وزن منفی باشند اما گراف دارای دور با وزن منفی

نباشد.

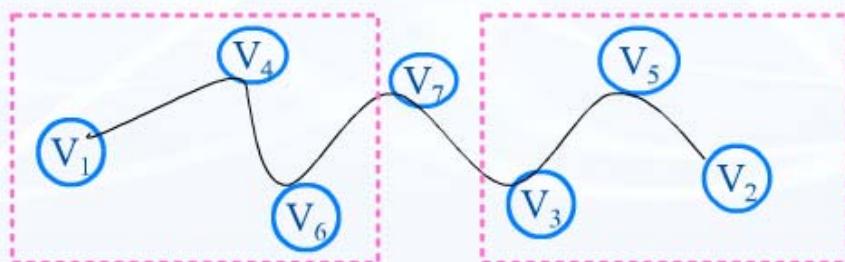
* اصل بهینه سازی: اگر k یک رأس میانی در کوتاهترین مسیر از رأس i به رأس

j باشد، آنگاه دو زیر مسیر i تا k و k تا j باید کوتاهترین مسیرهای i به k و k به

j باشند.

الگوریتم فلود-وارش (ادامه)

* ایده: اگر k یک رأس میانی با بزرگترین اندیس باشد، آنگاه مسیر از i به k کوتاهترین مسیری است که از i شروع و به k ختم شده و از هیچ رأس میانی با اندیس بزرگتر از $k-1$ عبور نمی‌کند. به طور مشابه، مسیر از k به j کوتاهترین مسیر از k به j است که از هیچ رأس میانی با اندیس بزرگتر از $k-1$ عبور نمی‌کند.



الگوریتم فلود-وارشاو (ادامه)

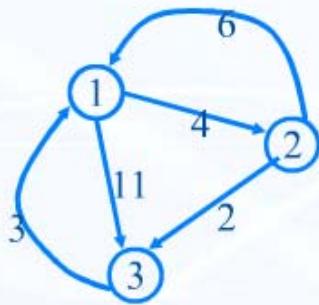
* اما ممکن است چند مسیر متفاوت بین i و j باشد که در یکی از آنها بزرگترین اندیس وجود دارد، در این حال باید بین این دو مسیر مینیمم را انتخاب کرد، یعنی اگر $[A_k[i,j]]$ طول کوتاهترین مسیر از i به j باشد که در آن k بزرگترین اندیس میانی است، پس:

$$A^k[i,j] = \text{Min} \{ A^{k-1}[i,k] + A^{k-1}[k,j], A^{k-1}[i,j] \}$$

$$A[i,j] = \text{Min} \{ \text{Min} \{ A^{k-1}[i,k] + A^{k-1}[k,j], A^{k-1}[i,j] \} \mid 1 \leq k \leq n \}$$

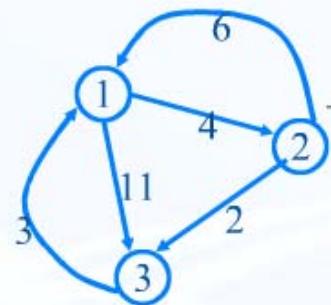
الگوریتم فلود-وارشاو (ادامه)

- * بدیهی است که $A^0[i,j] = C[i,j]$ و $A[i,j] = A^n[i,j]$
- * به ترتیب با محاسبه A^1 ، A^2 و ... و A^n می‌توان پاسخ را بدست آورد.



A^0	1	2	3
1	0	4	11
2	6	0	2
3	3	∞	0

مثال



A^0	1	2	3	A^1	1	2	3
1	0	4	11	1	0	4	11
2	6	0	2	2	6	0	2
3	3	∞	0	3	3	7	0

A^2	1	2	3	A^3	1	2	3
1	0	4	6	1	0	4	6
2	6	0	2	2	5	0	2
3	3	7	0	3	3	7	0

الگوریتم فلود-وارشاو (ادامه)

```
Algorithm All_Paths(Cost,A,n)
for i=1 to n do
{ for j=1 to n do
    A[i,j]=Cost[i,j];
}
for k=1 to n do
    for i=1 to n do
        for j=1 to n do
            A[i,j]=Min{A[i,j], A[i,k]+A[k,j]}
```

 $O(n^3)$

تمرین

برای گراف مقابل مراحل اجرای الگوریتم فلوید را نشان دهید.

