يسم الله الرحمن الرحيم

ساختمانهای داده

جلسه ۱۰

مجتبی خلیلی دانشکده برق و کامپیوتر دانشگاه صنعتی اصفهان



تحلیل سرشکنی (Amortized)

تاکنون با تحلیل الگوریتمها در بدترین حالت، حالت میانگین و بهترین حالت آشنا شدیم.
 اما گاهی با دنبالهای از اعمال بر روی داده ساختاری سر و کار داریم که هزینه برخی از
 آنها در مواردی خیلی زیاد اما تعداد رخداد این موارد به نسبت کم است.



تحلیل سرشکنی (Amortized)

○ یک داده ساختار و دنبالهای از اعمال مختلف بر روی آن را در نظر بگیرید.

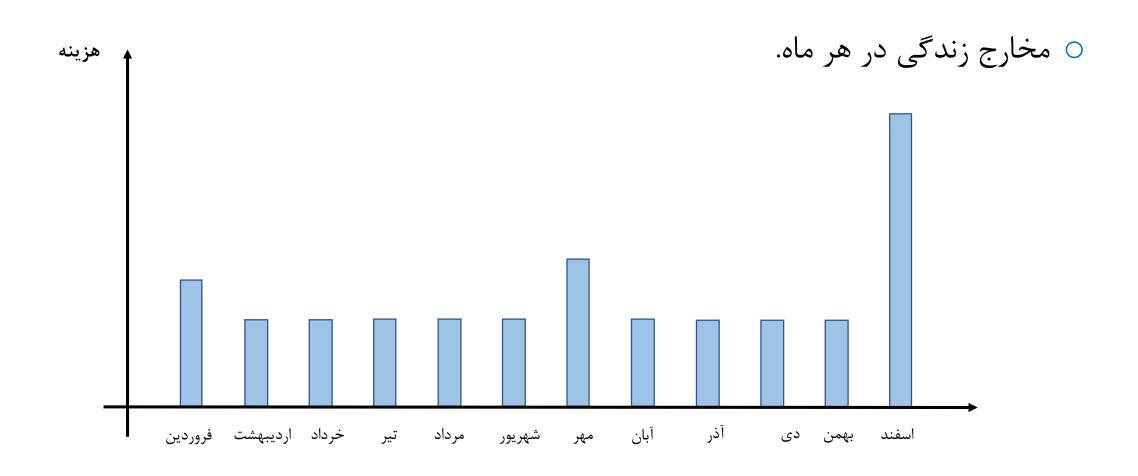
در تحلیل سرشکنی نشان میدهیم که در یک دنبالهای از عملها، هزینه میانگین یک عمل میتواند کم باشد در حالی که انجام آن عمل به صورت تنها ممکن است هزینه بر تلقی شود.



تحلیل سرشکنی (Amortized)

○ تفاوت با تحلیل حالت میانگین و بدترین حالت؟







○ عملگرهای پشته ○

PUSH(S, x) pushes object x onto stack S.

POP(S) pops the top of stack S and returns the popped object.

- ۰ هر کدام با هزینه ۱
- زمان اجرا برای دنبالهای از n تا push و pop؟

$$\Theta(n)$$



○ افزودن یک عملگر جدید:

MULTIPOP(S, k)

- 1 **while** not STACK-EMPTY(S) and k > 0
- 2 Pop(S)
- $3 \qquad k = k 1$



○ افزودن یک عملگر جدید:

top
$$\rightarrow$$
 23
17
6
39
10
47
47
(a)
(b)
(c)

MULTIPOP (S,7)

MULTIPOP (S,4)

Mojtaba Khalili



افزودن یک عملگر جدید:

MULTIPOP(S, k)

- 1 **while** not STACK-EMPTY(S) and k > 0
- 2 Pop(S)
- $3 \qquad k = k 1$

هزینه این عملگر روی پشتهای با S عنصر:

 $min{s, k}$



o سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از pop ،push و multipop چیست؟ (با فرض شروع از پشته خالی)

O(n) بیشترین هزینه هر عمل برابر •

 $O(n^2)$ هزينه کل ميشود

تحلیل بدترین حالت

دقیق؟



○ افزایش یک شمارنده باینری (شروع از صفر):

k-bit binary: A[0:k-1]



least significant bit most significant bit

$$x = \sum_{i=0}^{k-1} A[i] \cdot 2^i$$



○ افزایش یک شمارنده باینری (شروع از صفر):

```
INCREMENT (A, k)

1   i = 0

2   while i < k and A[i] == 1

3   A[i] = 0

4   i = i + 1

5   if i < k

6   A[i] = 1
```



o تحلیل در بدترین حالت:

• بدترین حالت برای increment:

 $\Theta(k)$

• پس بعد از n عمل افزایش داریم:

ادقیق O(kn)



تحليل سرشكني

هزینه بدترین حالت در دنباله



تكنيكهاي تحليل سرشكني

○ سه تکنیک اصلی برای تحلیل سرشکنی:

- تحلیل انبوهه (aggregate)
- تحلیل حسابداری (accounting)
 - تحلیل پتانسیل (potential)



در تحلیل انبوهه: در این روش مطابق تعریف جمع هزینههای اعمال محاسبه میشود و بر
 تعداد آنها تقسیم میشود تا هزینه سرشکن شده به دست آید.



- برای مثال ۱ (پشته):
- o سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از pop ،push و multipop چیست؟ (با فرض شروع از پشته خالی)



○ عملگرهای پشته ۵:

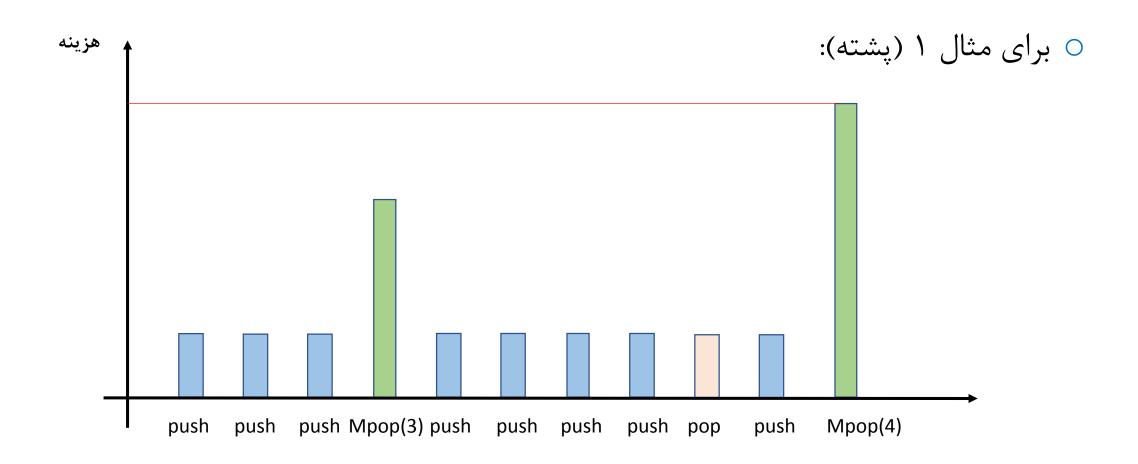
PUSH(S, x) pushes object x onto stack S.

POP(S) pops the top of stack S and returns the popped object.

MULTIPOP(S, k)

- 1 **while** not STACK-EMPTY(S) and k > 0
- 2 Pop(S)
- $3 \qquad k = k 1$





IUT-ECE

- برای مثال ۱ (پشته):
- سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از pop ،push و multipop
 سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از multipop و multipop
 - در نظر گرفتن کل دنباله
- هر عمل pop یا فراخوانی در multipop تنها زمانی قابل انجام است که از قبل یک push داشته باشیم.
 - حداكثر n بار push داريم.

$$\frac{O(n)}{n} = O(1)$$
 بنابراین هزینه سرشکن برای یک عمل برابرست با



- برای مثال ۲ (شمارنده باینری):
- o سوال: بدترین حالت برای increment برای o بار متوالی
 - در نظر گرفتن کل دنباله



○ افزایش یک شمارنده باینری (شروع از صفر):

```
INCREMENT (A, k)

1   i = 0

2   while i < k and A[i] == 1

3   A[i] = 0

4   i = i + 1

5   if i < k

6   A[i] = 1
```

Counter value	MI	M6	MS	Mai	MS	M2	All	MOI	Total cost
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0	1	1
2	0	0	0	0	0	0	1	0	3
3	0	0	0	0	0	0	1	1	4
4	0	0	0	0	0	1	0	0	7
5	0	0	0	0	0	1	0	1	8
6	0	0	0	0	0	1	1	0	10
7	0	0	0	0	0	1	1	1	11
8	0	0	0	0	1	0	0	0	15
9	0	0	0	0	1	0	0	1	16
10	0	0	0	0	1	0	1	0	18
11	0	0	0	0	1	0	1	1	19
12	0	0	0	0	1	1	0	0	22
13	0	0	0	0	1	1	0	1	23
14	0	0	0	0	1	1	1	0	25
15	0	0	0	0	1	1	1	1	26
16	0	0	0	1	0	0	0	0	31





- برای مثال ۲ (شمارنده باینری):
- o سوال: بدترین حالت برای increment برای n بار متوالی
 - در نظر گرفتن کل دنباله
- زمان اجرای عملگر increment متناسب با تعداد بیتهای تغییریافته است.
 - مثلا [2] بعد از هر چهار عمل متوالی یکبار عوض میشود.
 - بنابراین هزینه سرشکن برای یک عمل برابرست با

$$\sum_{i=0}^{k-1} \left\lfloor \frac{n}{2^i} \right\rfloor < n \sum_{i=0}^{\infty} \frac{1}{2^i} = 2n \qquad \frac{O(n)}{n} = O(1)$$



تكنيكهاي تحليل سرشكني

○ سه تکنیک اصلی برای تحلیل سرشکنی:

- تحلیل انبوهه (aggregate)
- تحلیل حسابداری (accounting)
 - تحلیل پتانسیل (potential)



در تحلیل حسابداری: در این روش به ازای هر عمل مقداری پول پرداخت می شود. از این مقدار مبلغی صرف انجام واقعی عمل مورد نظر می شود و مازاد به مخزن پول اضافه می شود. اگر مقدار پول پرداختی برای انجام آن عمل کافی نباشد از مخزن پول برداشت می شود. اگر مخزن هیچ وقت کمبود پول نداشته باشد میزان پول پرداختی برای هر عمل با هزینه سرشکن شده آن عمل متناسب است.



Let's denote the actual cost of the *i*th operation by c_i and the amortized cost of the *i*th operation by \hat{c}_i . Then you need to have

$$\sum_{i=1}^{n} \hat{c}_i \ge \sum_{i=1}^{n} c_i$$

for all sequences of n operations. The total credit stored in the data structure is the difference between the total amortized cost and the total actual cost, or $\sum_{i=1}^{n} \hat{c}_i - \sum_{i=1}^{n} c_i$.



- برای مثال ۱ (یشته):
- o سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از pop ،push و سوال: بیشترین هزینه برای انجام n عمل متوالی (دنباله اعمال) از multipop و multipop
 - فرض برای هزینه سرشکن هر عملگر:

	هزينه واقعى	هزينه سرشكن
Push	1,	2,
POP	1,	0,
MULTIPOP	$\min\{s,k\}$,	0.



	هزينه سرشكن		
Push	1,	2,	
POP	1,	0,	
MULTIPOP	$\min\{s,k\}$,	0.	

○ میتوان نشان داد:

$$\sum_{i=1}^{n} \hat{c}_i \ge \sum_{i=1}^{n} c_i$$

○ هزينه كل:



Counter value	AT	16	MS	MA	M3	MZ	All	MOI	Total cost
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0	1	1
2	0	0	0	0	0	0	1	0	3
3	0	0	0	0	0	0	1	1	4
4	0	0	0	0	0	1	0	0	7
5	0	0	0	0	0	1	0	1	8
6	0	0	0	0	0	1	1	0	10
7	0	0	0	0	0	1	1	1	11
8	0	0	0	0	1	0	0	0	15
9	0	0	0	0	1	0	0	1	16
10	0	0	0	0	1	0	1	0	18
11	0	0	0	0	1	0	1	1	19
12	0	0	0	0	1	1	0	0	22
13	0	0	0	0	1	1	0	1	23
14	0	0	0	0	1	1	1	0	25
15	0	0	0	0	1	1	1	1	26
16	0	0	0	1	0	0	0	0	31

○ برای مثال ۲ (شمارنده باینری):

operation	هزينه واقعى	هزینه سرشکن
Bit 0 -> 1	1	2
Bit 1 -> 0	1	0

چک کردن شرط

هزينه کل:

$$n \times O(1) = O(n)$$