

向量

可扩充向量：分摊

$e_2 - B_2$

邓俊辉

deng@tsinghua.edu.cn

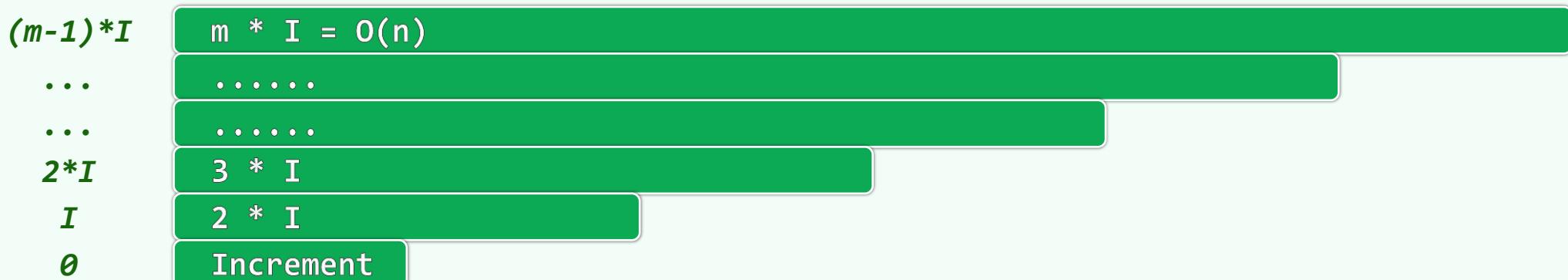
...在他的心理上，他总以为北平是天底下最可靠的大城，不管有什么灾难，到三个月必定灾消难满，而后诸事大吉。北平的灾难恰似一个人免不了有些头疼脑热，过几天自然会好了的。

容量递增策略

- ❖ `T* oldElem = _elem; _elem = new T[_capacity += INCREMENT]; //追加固定增量`
- ❖ 最坏情况：在初始容量 θ 的空向量中，连续插入 $n = m*I \gg 2$ 个元素...
- ❖ 于是，在第 $1, I + 1, 2I + 1, 3I + 1, \dots$ 次插入时，都需扩容
- ❖ 即便不计申请空间操作，各次扩容过程中复制原向量的时间成本依次为

$0, I, 2I, \dots, (m-1)*I$ //算术级数

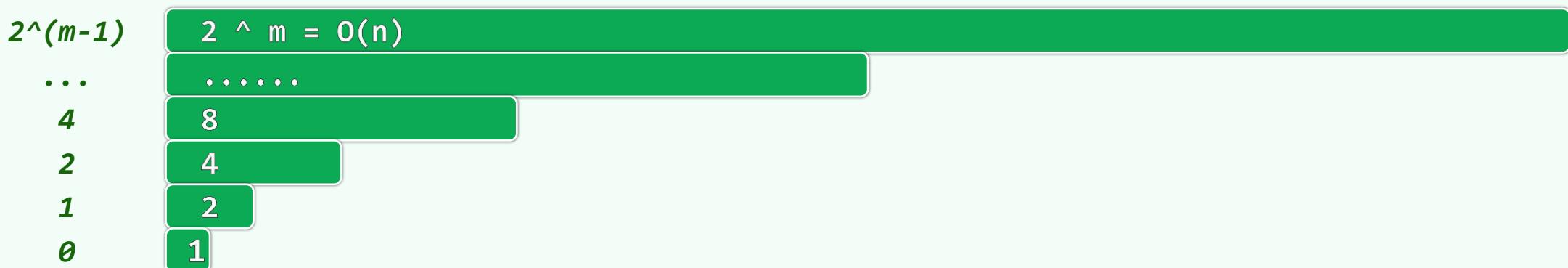
总体耗时 $= I * (m-1) * m/2 = \Theta(n^2)$ ，每次 (`insert/remove`) 操作的分摊成本为 $\Theta(n)$



容量加倍策略

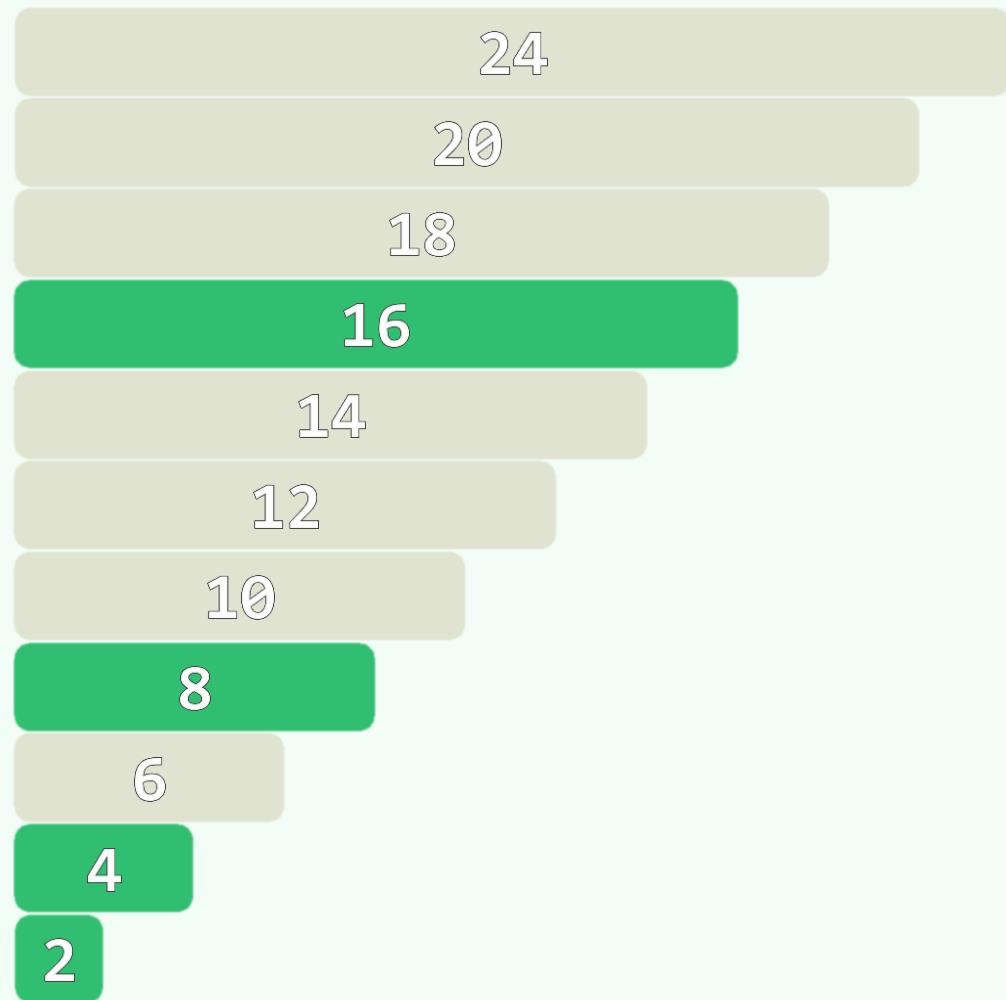
- ❖ `T* oldElem = _elem; _elem = new T[_capacity <= 1];` //容量加倍
- ❖ 最坏情况：在初始容量1的满向量中，连续插入 $n = 2^m \gg 2$ 个元素...
- ❖ 于是，在第1、2、4、8、16、...次插入时都需扩容
- ❖ 各次扩容过程中复制原向量的时间成本依次为
 $1, 2, 4, 8, \dots, 2^m = n$ //几何级数

总体耗时 = $\mathcal{O}(n)$ ，每次（insert/remove）操作的分摊成本为 $\mathcal{O}(1)$



对比

	递增策略	倍增策略
累计 扩容时间	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n)$
分摊 扩容时间	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$
装填因子	$\approx 100\%$	$> 50\%$



平均分析 vs. 分摊分析

❖ 平均 (average complexity) : 根据各种操作出现概率的分布，将对应的成本加权平均

- 各种可能的操作，作为独立事件分别考查
- 割裂了操作之间的相关性和连贯性
- 往往不能准确地评判数据结构和算法的真实性能

❖ 分摊 (amortized complexity) : 连续实施的足够多次操作，所需总体成本摊还至单次操作

- 从实际可行的角度，对一系列操作做整体的考量
- 更加忠实地刻画了可能出现的操作序列
- 更为精准地评判数据结构和算法的真实性能

❖ 后面将看到更多、更复杂的例子