

1. OOP **02**

如果你没有专门学习过面向对象编程，可重点针对以下关键词查阅资料自学：

对象/属性/方法、类/构造/析构、继承/派生、重载、重写、虚方法、模板

2. STL Vector **02A2**

- a) 试仿照讲义中的示例，学习使用STL中的vector，并逐步了解它的更多接口，乃至更多的ADT；
- b) 试设计若干计算任务，对vector的计算效果做一测试。

3. DSA Vector **02A3**

- a) 在实例代码包中找到Vector对应的项目，编译并运行对应的测试程序；
- b) 阅读主测试程序的代码，了解测试的**逻辑与过程**；
- c) 对照测试的每个环节，阅读对应算法的代码，进一步理解测试所报告的结果。

4. Amortization **02B[1-2]**

expand()扩容的比例如果换成其他比例，比如1.5倍，是否依然可以保证分摊的 $O(1)$ 效率？

5. shrink() **02B[1-2]**

- a) 对照讲义的分析，阅读并理解Vector::expand()算法；
- b) 进一步阅读和理解Vector::shrink()算法（尽管讲义中并未对它做更多讲解）；
- c) shrink算法为何将**装填因子**的阈值设为1/4，而不是与expand算法**相对应**地取作1/2？

6. remove() **02C1**

在讲义中，我们选择了先实现向量的**区间删除**接口，然后再借用它来实现**单元素删除**接口。

我们为何不倾向于反过来，也就是说：先实现后者，再通过反复地调用它来实现前者？

7. remove(lo, hi) **02C1**

在向量的**区间删除**算法中，我们特殊处理了 $lo == hi$ 的情况。

- a) 试确认，即便不做这一特判，算法依然能够应对这种特殊情况；
- b) 既如此，我们为何还是倾向于对其做特判处理？

8. memcpy() & memmove() **02C1**

在Vector::insert()及Vector::remove()中，时间成本主要消耗于后缀的移动。

- a) 示例代码是通过显式的循环来完成移动的，如果颠倒循环的方向，可能会有什么问题？何时没问题？
- b) 如果改为调用memcpy()或memmove()来实现上述移动，需要注意什么方面？

9. find() Using Sentinel **02C2**

示例代码中的每步迭代，都涉及两次比较：一次是**秩与秩**之间，另一次在**元素与元素**之间。我们可以通过增加**1次**后一类比较，节省**所有**的前一类比较。核心的思路是，在进入循环之前先将目标元素的一个副本（称作**哨兵**）放到序列的末尾，这样即便遍历到最后也不致越界。

- a) 为此实现这一思路，还有哪些方面需要调整？
- b) 试实现这一新方法。

10. Vector::dedup()**02C3**

本节介绍的无序向量去重该算法，计算的成本主要来自于迭代循环中对每个元素的`find()`及（可能的）`remove()`操作，我们分别称之为F类、R类成本。

- 试确认，再最坏情况下每一步迭代中的这两类成本都是 $O(n)$ ，故总体为 $O(n^2)$ 复杂度；
- 试确认：尽管在单步循环中，F类成本有可能只是 $O(1)$ ，但对应的R类成本却必是线性的；
- 对称地试确认：若某步循环中的R类成本为 $O(1)$ （即`remove()`并未执行），则对应的F类成本必是线性的；
- 试改进该算法，在不改变**简而治之**的整体策略与逻辑、仍通过调用`find()`来检测重复的前提下，使得无论如何，R类成本累计都不会超过 $O(n)$ 。
- 如此改进之后尽管F类成本总计依然是 $O(n^2)$ ，但**实际的**运行速度为何会有极大提高？
- 如何**实质地**提高该算法的效率呢？

11. Function Object**02C4**

- 针对函数对象Increase，阅读示例代码包Vector项目中对应的代码，理解**函数对象**的形式与机制；
- 试仿照示例代码中的形式，编写更多的函数对象，实现对向量**不同功能**的遍历（比如减一、加倍、求和等）。

12. uniquify()**02D1**

在本节我们看到，通过精巧的设计，可以在 $O(n)$ 时间内完成**有序**向量的去重操作，且空间成本仅为 $O(1)$ 。

- 试确认：在遇到**第一个**重复元素之前，循环中的移动操作都是**徒劳无益**的——不过是自己到自己的赋值；
- 针对这一问题，你有什么**改进**的思路？试实现之。
- 这种改进是否值得？

13. binSearch() & fibSearch()**02D[2~5]**

考查二分查找、Fibonacci查找算法的各种版本。

- 它们都以搜索区间收缩至1甚至0作为迭代退出的条件（对应于递归版本，即相当于递归基）。试分别验证，无论如何迭代退出时，它们**最终**的区间宽度的确为1或0；
- 试证明：无论何种算法，失败情况总是比成功情况多出一**种**；
- 对照讲义中的实例，验证成功、失败、平均情况下的**查找长度**（Search Length, SL，即元素比较的次数）；
- 试自己设计若干实例，熟悉**平均查找长度**（Average Search Length, ASL）的计算。

14. Sorted By Probability**02D[2-5]**

讲义中主张，在二分查找中将概率最低的分支——在当前轴点[mi]处命中——放在测试判断序列的最后。

- 试以32位无符号整数为例，估计出在长度为 10^6 的查找表中查找成功的概率；
- 如果将这一分支挪到最前端，平均查找的时间会增加多少倍？——尽管渐近复杂度并无影响。

15. fibSearch()**02D3**

- 试确认，本节实现的fibSearch()算法，在有多个命中元素时，不能保证返回秩最大者；在失败时，只是简单地返回-1，而不能指示失败的位置；
- 试参照稍后02D5的思路与技巧来改进fibSearch()，使其返回值的**语义**与binSearch()版本C完全一致。

16. binSearch(): Version B**02D4**

02D4节指出，只需将二分搜索算法**版本B**的返回值调整如下，即可使之符合统一的语义：

```
return e < S[lo] ? lo-1 : lo;
```

- a) 试选择若干实例，验证这一结论；
- b) 试证明该结论的确成立；
- c) 如此调整之后，调用者应如何判定查找失败的情况？相应地，为此需要额外花费多少时间？

17. binSearch(): Version C**02D5**

02D5节通过建立循环不变性，证明了该算法的正确性。你还有其他证明方法吗？

18. intSearch()**02D6**

即便是有序序列，数据的分布也可能很畸形。试举出这样的实例，导致插值查找算法的复杂度过高。

19. intSearch()**02D6**

02D6节针对均匀分布的数据，给出了轴点的估算公式。如果换成其它的分布形式，比如高斯分布呢？

20. Interpolation/Binary/Sequential Search**02D[2-6]**

课上指出，长度不同的查找表，适用的查找算法也不同。大体来说，随着有效范围的长度递减，应当以接力的方式，依次采用插值查找、二分查找、顺序查找。当然，这只是一个定性的趋势和原则，应当结合具体的应用与硬件平台来确定它们之间的准确分界线。

- a) 试在你的电脑，设计实验并通过实验数据确认，何时应当从二分查找切换至顺序查找；
- b) 如果有可能，可针对更多平台及应用数据进行实验，得出对应的结果。

21. bubblesort()提前终止版**02E**

试在示例代码包中找到该算法对应的项目：

- a) 适当修改测试程序并自行设计测例，了解其中sorted标志的演化过程，验证该算法的**逻辑**正确无误；
- b) 对足够大的数据做实测，估计出这一改进的平均效果（比如，**平均**能节省多少趟扫描）。

22. bubblesort()跳跃版**02E**

试在示例代码包中找到该算法对应的项目：

- a) 适当修改测试程序并自行设计测例，了解其中last标志的演化过程，验证该算法的**逻辑**正确无误；
- b) 对足够大的数据做实测，估计出这一改进的平均效果（比如，**平均**能节省多少趟扫描）。

23. mergesort() ~ merge()**02F2 + 02C3 + 02D1**

该算法的实质计算无非是二路归并，讲义及示例代码中该算法的实现虽然表面上很简洁，但由于反复地申请（new）和释放（delete）空间，时间复杂度的常系数其实颇高。

- a) 你认为可以如何减少这类**动态**内存操作，以降低复杂度的常系数？
- b) 试编程实现你的办法，并做实测对比。
- c) 试确认：至此，不难照如下策略将Vector::dedup()的复杂度改进至 $\mathcal{O}(n \log n)$ ：
先调用mergesort()将无序向量转化为有序向量，再调用uniquify()完成去重。
- d) Vector::dedup()的复杂度，可否进一步优化？如果可以，试给出具体算法；否则，试说明理由。

24. merge()**02F2**

示例代码中实现的路归并算法，似乎只处理了**A**先耗尽的情况，**B**先耗尽呢？

25. merge()**02F2**

我们注意到，即便待归并的两个序列已经**完全有序**，示例代码中实现的merge()仍是墨守成规，花费线性的时间以完成“归并”。

- a) 试改进merge()算法，使之能在上述情况下及时返回；
- b) 为此你的merge()需要多花多少时间？
- c) 如此多出的时间，相对于所得收益孰大孰小？

26. In-place Mergesort In STL**02F3**

STL中的归并排序对merge()算法做了调整，从而彻底避免使用更多的辅助空间。

- a) 试查阅相关资料，理解其原理及实现细节；
- b) 这种调整付出了什么代价？
- c) 相对于空间方面的收益，这些代价是大是小？为什么？

27. Bitmap**02G**

- a) 试在示例代码包中找到该算法对应的项目，着重阅读并理解其中利用位运算 (bitwise operation) 实现比特定位的原理及过程；
- b) 对照02B1中的Vector::expand()算法，阅读Bitmap::expand()的代码并理解其实现原理；
- c) 为保证常数时间内完成Bitmap的整体复位，02G3节介绍了Hopcroft的校验环技巧。试从算法演示包中找到对应的Excel版演示，通过实践体会和理解其原理及过程；
- d) 如果只是着眼于在常数时间内整体复位，其实还有其它方法，你能想出来一种吗？
- e) 相对于Hopcroft的方法，你的方法有何优势和劣势？
- f) 自学C++模板类bitset，并从接口于功能的角度，与课上讲授的Bitmap做一对比。

28. Vector<int>::dedup() With A Bitmap**02G2**

- a) 试借助Bitmap，实现一个对整数向量的去重新算法；
- b) 设整数的取值范围为 $[0, m)$ ，向量长度为 n ，你的新算法的时间、空间复杂度各是多少？
- c) 试验证，你的算法不仅能够实现去重，同时也能完成排序。

29. Bitmap::clear() By Rotate Or Shift**02G3**

在Hopcroft改进的Bitmap中，清除一个元素对F[]数组而言直截了当，但对T[]来说却比较复杂。我们在课上看到，Hopcroft以一种**旋转**的方式，将末元素**前置并顶替**被删除者，从而在 $O(1)$ 时间内实现了删除。

- a) 试按照常规的后缀**前移**的思路来编程实现Bitmap::clear()；
- b) 这种实现方式的复杂度如何？包括程序的运行时间，以及编写和调试程序所消耗的时间；
- c) 对比两种思路，反过来体会Hopcroft技巧的高明之处。

30. Vector<int>::dedup() With Hopcroft's Bitmap**02G3**

- a) 试说明，当整数的取值范围很大 ($m > n$ 甚至 $m \gg n$) 时，借助Hopcroft的Bitmap可将向量去重算法的效率从 $O(n + m)$ 优化到 $O(n)$ ，也就是说运行时间与取值范围无关（尽管仍与空间复杂度相关）。
- b) 相对于使用常规的Bitmap，作为补偿，这种方法有何倒退？