

ОГЛАВЛЕНИЕ

Разбор домашнего задания	2
Big(O)	4
Пример	5
Временная оценка	6
Временная оценка	7
Асимптотический анализ в действии	8
Отбрасывание констант	9
Неважная сложность	11
Асимптотический анализ – порядок роста	12
Наилучший, средний и наихудший случай	17
Практика	18
Что мы в итоге измеряем и всегда ли это работает?	22
Асимптотический анализ – основное, что надо запомнить!	23
Time complexity на простых примерах	24
Литература	25
Домашнее задание	26

Разбор домашнего задания

Level 1

Найти индекс заданного числа в массиве: {3, 6, 4, 7, 2, 1, 9}

Алгоритм на вход должен получать любой массив и одну цифру, индекс которой требуется найти.

Задание считается выполненным если: использован "Линейный подход" и алгоритм соответствует характеристикам алгоритма и выдает верный результат.

Level 2

Реализовать алгоритм, который будет находить сумму квадратов всех элементов массива! {3, 6, 4, 7, 2, 1, 9}

Задание считается выполненным если: использован "Линейный подход" и алгоритм соответствует характеристикам алгоритма и выдает верный результат.

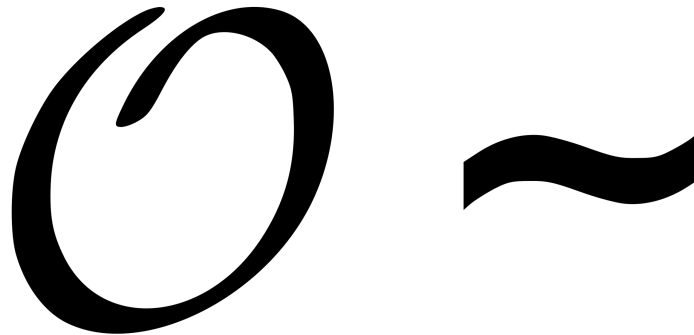
Асимптотический анализ

В асимптотическом анализе мы оцениваем производительность алгоритма с точки зрения размера входных данных, другими словами мы подразумеваем **анализ времени**, которое потребуется для обработки очень большого набора данных.



Имея два алгоритма для задачи, как мы узнаем, какой из них лучше?

Мы рассчитываем, как время **"time complexity"** и пространство **"space complexity"**, занимаемое алгоритмом, увеличивается с размером входных данных.



Big(O)

Big O нотация нужна для описания сложности алгоритмов. Для этого используется понятие времени.

Прежде чем начать



Концепцию **Big O** нужно понимать, чтобы уметь видеть и исправлять неоптимальный код.



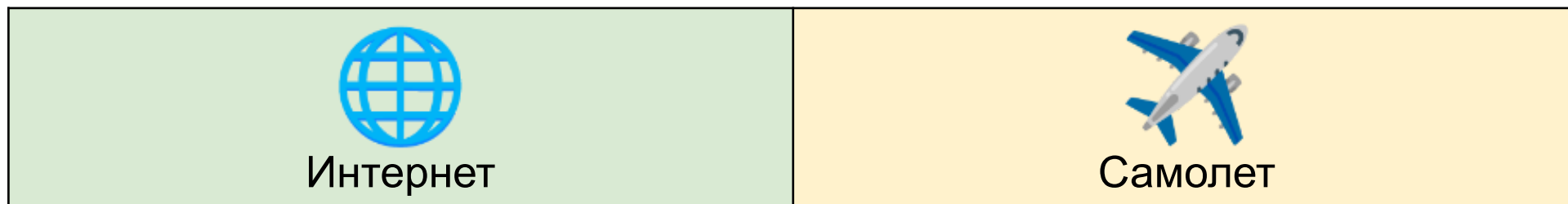
Ни один серьезный проект, как и ни одно серьезное собеседование не могут обойтись без вопросов про **Big O**



Непонимание **Big O** ведет к серьезной потере производительности ваших алгоритмов

Пример

Вам нужно передать файл 500GB другу, который живет за **4000** км от вас.

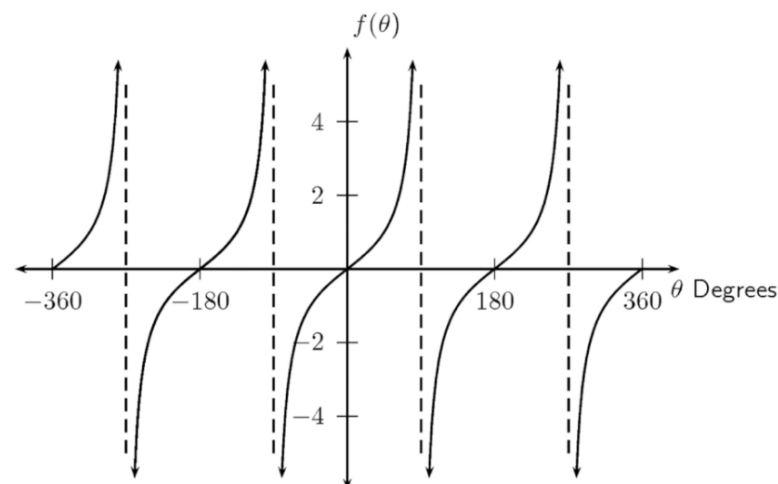


Как это лучше сделать?

Временная оценка

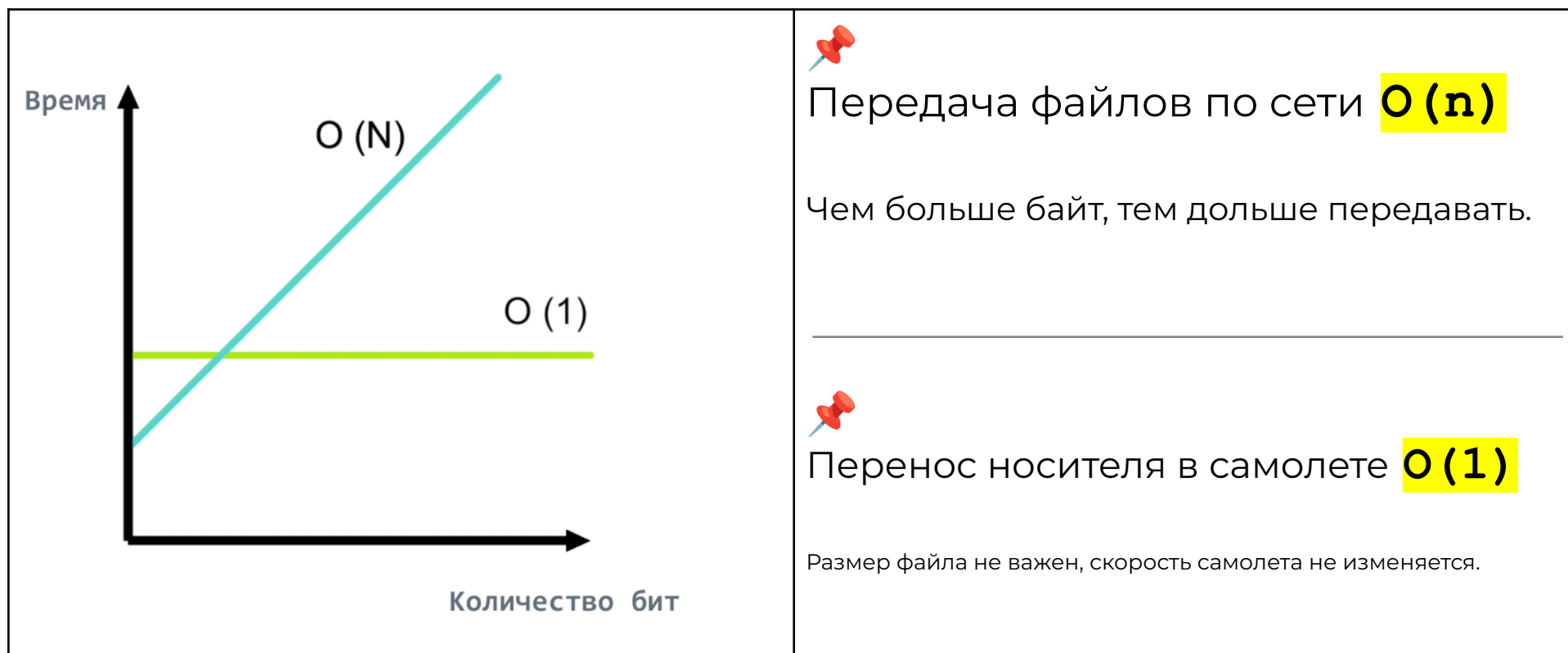
Идея **Big O** показать какое количество шагов нужно сделать чтобы алгоритм закончил свое выполнение!

Big O математическое обозначение для сравнения асимптотического поведения функций.



Другими словами (в рамках computer science) Big O показывает **верхнюю границу** зависимости между **входными параметрами** функции и **количеством операций**, которые выполняет.

Временная оценка



Асимптотический анализ в действии

Рассмотрим задачу поиска (поиск заданного элемента) в отсортированном массиве.



Линейный поиск. Порядок роста — **линейный** $O(n)$

Рекурсивные функции, линейные функции.



Бинарный поиск. Порядок роста — **логарифмический** $O(\log n)$

Компьютер А – константное время 0.2 сек

Компьютер В – константное время 1000 сек

Отбрасывание констант



Big O описывает только скорость роста



Поэтому мы отбрасываем все константы при оценке сложности



Поэтому алгоритм, описываемый как $O(2n + n)$ должен описываться как $O(n)$

Это процесс упрощения выражения!

(Комбинаторная оптимизация)

Время выполнения линейного поиска в секундах для: **A : $0,2 * n$**

Время выполнения бинарного поиска в секундах для: **B : $1000 * \log(n)$**

n	time on A	time on B
10	2 sec	~ 1 h
100	20 sec	~ 1.8 h
10^6	~ 55.5 h	~ 5.5 h
10^9	~ 6.3 years	~ 8.3 h

Причина в том, что **порядок роста** бинарного поиска по размеру входных данных является логарифмическим, а порядок роста линейного поиска — линейным.

Неважная сложность

Как быть со сложностью:

$$O(2n^2 + n + 6)$$

?

1. N **не** является константой

$$2. O(n^2 + n^2) = O(n^2)$$

$$3. n^2 > n \quad (\text{значительно больше})$$

4. Следовательно

$$O(n^2 + n) =$$

Асимптотический анализ – порядок роста



Порядок роста описывает то, как сложность алгоритма растет с увеличением размера входных данных.

Порядок роста представляется в виде **O-нотации**:

$O(f(x))$, где $f(x)$ — формула, выражающая сложность алгоритма.

$O(1)$ – Константный

Порядок роста **$O(1)$** означает, что вычислительная сложность алгоритма не зависит от размера входных данных.

```
public int getSize(int[] arr) {  
    return arr.length;  
}
```

$O(n)$ – линейный

”

Порядок роста $O(n)$ означает, что сложность алгоритма линейно растет с увеличением входного массива.

Если линейный алгоритм обрабатывает один элемент 1 секунду, то 100 элементов обработается за 100 секунд.

Пример:

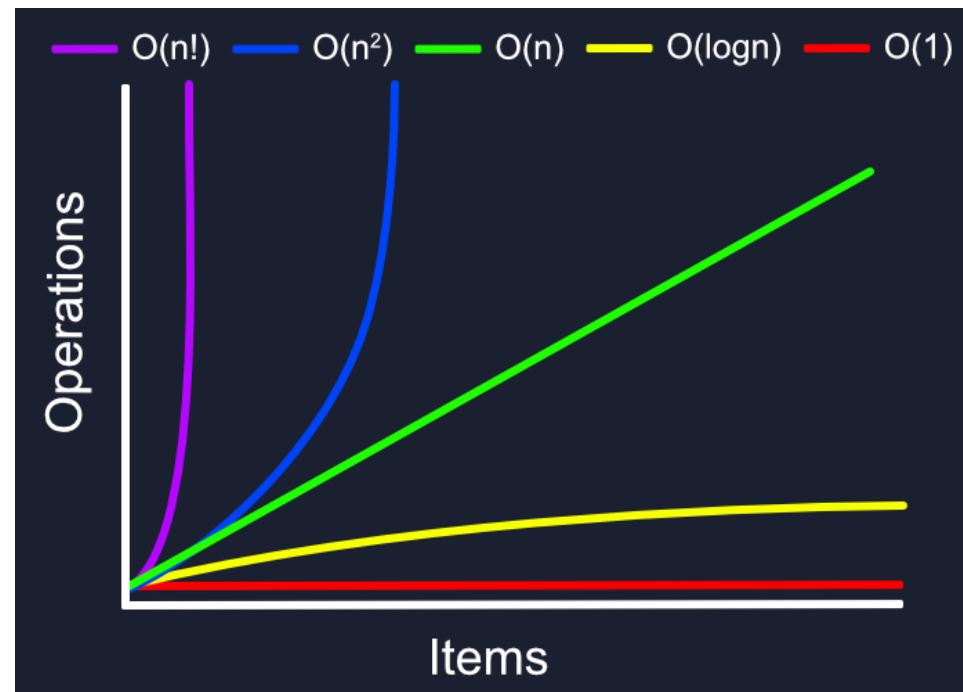
```
public long getSum(int[] arr) {  
    long sum = 0;  
    for (int i = 0; i < arr.length; i++) {  
        sum += i; }  
    return sum;  
}
```

```
const getSum = (arr) => {  
    let sum = 0;  
    for (let i = 0; i < arr.length; i++) {  
        sum += arr[i];  
    }  
    return sum;  
};
```

$O(\log n)$ – логарифмический

”

Порядок роста $O(\log n)$ означает, что время выполнения алгоритма растёт логарифмически с увеличением размера входного массива. Большинство алгоритмов, работающих по принципу «деления пополам», имеют логарифмическую сложность.



$O(n^2)$ – квадратичный

”

Время работы алгоритма $O(n^2)$ зависит от квадрата размера входного массива.
Квадратичная сложность — повод задуматься и переписать алгоритм.

- 👉 Массив из **100** элементов потребует **1 0000** операций,
- 👉 Массив из миллиона элементов потребует **1 000 000 000 000** (триллион) операций.
- 👉 Если одна операция занимает миллисекунду для выполнения, квадратичный алгоритм будет обрабатывать миллион элементов **32 года**.
- 👉 Даже если он будет в сто раз быстрее, работа займет 84 дня.

$O(n!)$ – факториальный



Очень медленный алгоритм ~~~

Задача коммивояжёра

Задача **коммивояжёра** (или TSP от **англ.** *travelling salesman problem*) одна из самых известных задач **комбинаторной оптимизации**, заключающаяся в поиске самого выгодного **маршрута**, проходящего через указанные города хотя бы по одному разу с последующим возвратом в исходный город.



https://ru.wikipedia.org/wiki/%D0%97%D0%B0%D0%B4%D0%B0%D1%87%D0%B0_%D0%BA%D0%BE%D0%BC%D0%BC%D0%B8%D0%B2%D0%BE%D1%8F%D0%B6%D1%91%D1%80%D0%B0

Наилучший, средний и наихудший случай

Обычно имеется в виду **наихудший случай**, за исключением тех случаев, когда наихудший и средний сильно отличаются.

Например: `ArrayList.add()`

В среднем имеет порядок роста $O(1)$, но иногда может иметь $O(n)$.

В этом случае мы будем указывать, что алгоритм работает в среднем за константное время, и объяснять случаи, когда сложность возрастает.

Самое **важное** здесь то, что $O(n)$ означает, что алгоритм потребует **не более n шагов!**

Практика

Какой код быстрее?

```
int min = Integer.MAX_VALUE;
int max = Integer.MIN_VALUE;
for (int x : array) {
    if (x < min) min = x;
    if (x > max) max = x;
}
```

```
int min = Integer.MAX_VALUE;
int max = Integer.MIN_VALUE;
for (int x : array) {
    if (x < min) min = x;
}
for (int x : array) {
    if (x > max) max = x;
}
```

Ответ:

Упростите выражения

1	$O(n^2 + n)$	
2	$O(n + \log n)$	
3	$O(5 * 2^n + 10 * n^2)$	
4	$O(n^2 + B)$	

$$\int_{\mathbb{R}_+} T(x) \cdot \frac{\partial}{\partial \theta} f(x, \theta) dx = M \left(T(\xi) \cdot \frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(\xi, \theta) \right) \int_{\mathbb{R}_+} \frac{\partial}{\partial \theta} f(x, \theta) dx$$

$$\int_{\mathbb{R}_+} T(x) \cdot \left(\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(x, \theta) \right) \cdot f(x, \theta) dx = \int_{\mathbb{R}_+} T(x) \cdot \left(\frac{\frac{\partial}{\partial \theta} f(x, \theta)}{f(x, \theta)} \right) \cdot f(x, \theta) dx =$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \int_{\mathbb{R}_+} T(x) f(x, \theta) dx = \int_{\mathbb{R}_+} \frac{\partial}{\partial \theta} T(x) f(x, \theta) dx$$

Найдите Big O

В функции есть два последовательных цикла for, каждый из которых проходит массив длиной N

Исходный код

```
void foo(int[] array) {  
    int sum = 0;  
    int product = 1;  
    for (int i = 0; i < array.length; i++)  
        sum += array[i];  
    for (int i = 0; i < array.length; i++)  
        product *= array[i];  
    println(sum + ", " + product);  
}
```

Псевдо код

```
foo(array) {  
    for // N раз  
    for // N раз  
}
```

Ответ:

Найдите Big O

В функции есть цикл в цикле, каждый из них проходит массив длиной N

Исходный код

```
void printPairs(int[] arr) {  
    for (int i = 0; i < arr.length; i++)  
        for (int j = 0; j < arr.length; j++)  
            println(array[i] + "," + array[j]);  
}
```

Псевдо код

```
printPairs(arr) {  
    for // N раз  
        for // N раз  
}
```

Ответ:

Что мы в итоге измеряем и всегда ли это работает?

При измерении сложности алгоритмов и структур данных мы обычно говорим о двух вещах: **количество операций**, требуемых для завершения работы (вычислительная сложность), и **объем ресурсов**, в частности, памяти, который необходим алгоритму (пространственная сложность).



Алгоритм, который выполняется в десять раз быстрее, но использует в десять раз больше места, может вполне подходить для серверной машины с большим объемом памяти.



Но на встроенных системах, где количество памяти ограничено, такой алгоритм использовать нельзя.

Асимптотический анализ не идеален, но это лучший доступный способ анализа алгоритмов.

- ❖ два алгоритма сортировки, которые занимают на машине $1000 n \log n$ и $2 n \log n$
- ❖ мы не можем судить, какой из них лучше, поскольку мы игнорируем константы
- ❖ таким образом, вы можете в конечном итоге выбрать алгоритм, который асимптотически медленнее, но быстрее для вашего программного обеспечения.

Асимптотический анализ – основное, что надо запомнить!

1. Скорость алгоритма измеряется не в секундах, а в приросте количества операций.
2. Быстро возрастает время работы алгоритма в зависимости от увеличения объема входящих данных.
3. Время работы алгоритма выражается при помощи нотации большого «O».
4. Алгоритм со скоростью $O(\log n)$ быстрее, чем со скоростью $O(n)$, но он становится **намного** быстрее по мере увеличения списка элементов.

Time complexity на простых примерах

Временная сложность

Я кому то из вас дал **ручку!**



У меня есть несколько способов найти мою ручку.

- Я иду и спрашиваю у первого человека в классе, есть ли у него ручка. А дальше мне самому лениво идти к следующему и я просто начинаю спрашивать этого человека о других людях в классе, есть ли у них эта ручка? и так далее.
- Я иду и спрашиваю каждого ученика по отдельности.
- Я делю класс на две группы и спрашиваю: «Где моя ручка?» Затем я беру эту половину, делю ее на две части и спрашиваю снова, и так далее. Пока у меня не останется один ученик, у которого есть моя ручка.
- Точно, я вспомнил кому я ее дал.

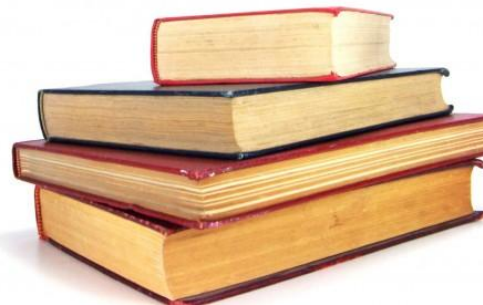
Литература

Для изучения алгоритмов рекомендую книгу **"Introduction to Algorithms"** Т. Кормена, Ч. Лейзерсона, R. Rivest и C. Stein.

Это классический учебник, который предоставляет глубокое понимание ключевых концепций и методов алгоритмов.

"Introduction to Algorithms" можно найти в интернете в формате электронной книги или купить в книжном магазине. Вот некоторые ссылки для покупки книги:

- Amazon: <https://www.amazon.com/Introduction-Algorithms-Thomas-H-Cormen/dp/0262033844>
- Barnes & Noble: <https://www.barnesandnoble.com/w/introduction-to-algorithms-thomas-h-cormen/1100687969>
- Books-A-Million: <https://www.booksamillion.com/p/Introduction-Algorithms/Thomas-H-Cormen/Q3931717706740?id=7718718907746>



Упражнения

1. $O(3n + 2)$
2. $O(2^n + n^2 + n)$
3. $O(n \log n + n)$
4. $O(n^3 + 10n^2)$
5. $O(\log n + \log(\log n) + \log(\log \log n))$
6. $O(n^2 + 2^n)$
7. $O(n \log n + n^2)$
8. $O(\sqrt{n} + \log n)$
9. $O(n^3 + n \log n)$
10. $O(1 + 1 + 1 + 1)$

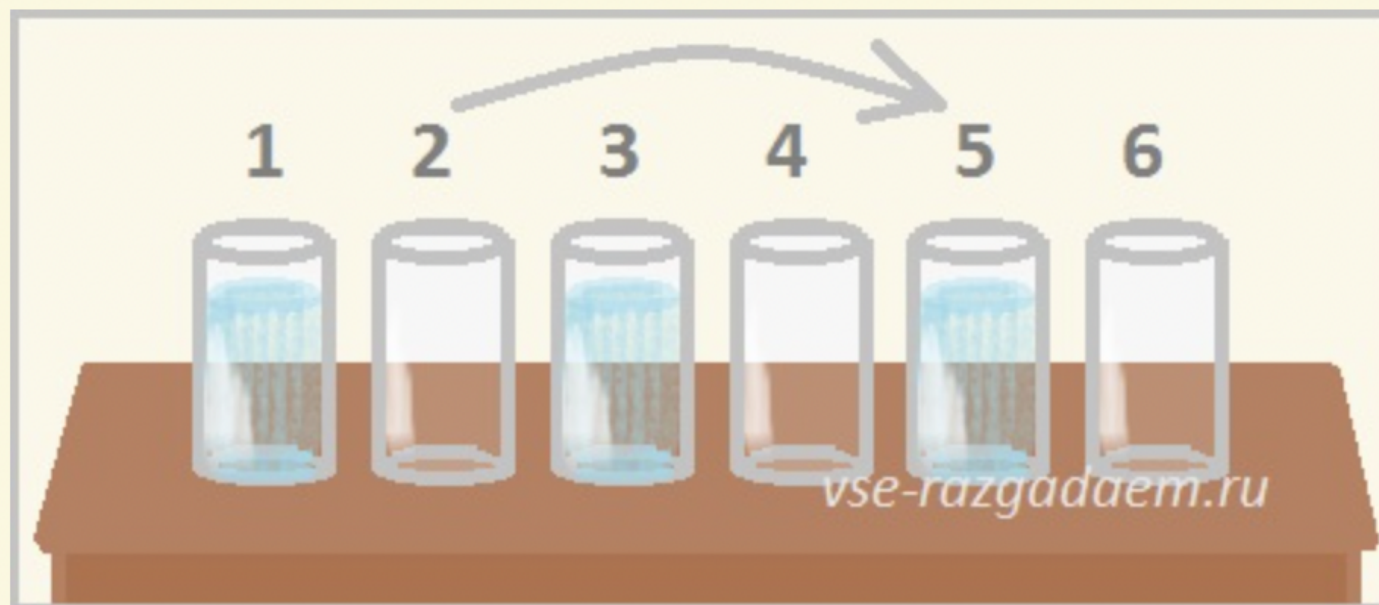
1. $O(\log n + B)$	
2. $O(n^3 + 10^n)$	
3. $O(\log + 2 + n^2 + B)$	
4. $O(n^{\log n} + n^n)$	
5. $O((\log n + \log n) + 5 + (n + n) + B + n^6)$	

1. $O(n + 2^{\log n})$	
2. $O(2n \wedge 2n)$	
3. $O(n^3 + n + x)$	
4. $O(2n^2 + \log n * 2n^2)$	
5. $O(2^n + 2^n)$	

Поиск алгоритма решения

На столе стоят шесть стаканов. Три из них наполнены водой, три – пустые. Как сделать так, чтобы пустые и полные стаканы чередовались? Важное условие: брать в руки можно только один стакан (совершать действие можно только с одним стаканом).





Перелив воду из второго стакана в пятый и вернув его на место, вы сможете сделать так, чтобы пустые и полные стаканы чередовались.

Домашнее задание

Level 1

Какова временная сложность?

```
void test1(int n)
{
    if (n==1)
        return;
    for (int i=1; i<=n; i++)
        for (int j=1; j<=n; j++)
            System.out.println("*");
            break;
}
```

```
void test2(int n)
{
    int a = 0;
    for (i = 0; i < n; i++)
        for (j = n; j > i; j--)
            a = a + i + j;
}
```

Level 2

Какова временная сложность?

```
void test3(int n)
{
    int i, j, a = 0;
    for (i = n/2; i <=n; i++)
        for (j = 2; j <=n; j=j*2)
            a=a+n/2;
}
```

```
*void test4(int n)
{
    int a = 0, i = n;
    while (i > 0) {
        a += i;
        i /= 2;
    }
}
```