Вопросы по первому модулю.

1. Что означают записи " $f(n) = \Theta(g(n))$ ", "f(n) = O(g(n))" и " $f(n) = \Omega(g(n))$ "?

```
Определение. Для функции g(n) записи \Theta(g(n)), O(g(n)) и \Omega(g(n)) означают следующие множества функций: \Theta(g(n)) = \{f(n): существуют положительные константы c_1, c_2 и n_0, такие что 0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n) для всех n \ge n_0\}, O(g(n)) = \{f(n): существуют положительные константы c и n_0, такие что 0 \le f(n) \le cg(n) для всех n \ge n_0\}, \Omega(g(n)) = \{f(n): существуют положительные константы c и n_0, такие что 0 \le cg(n) \le f(n) для всех n \ge n_0\}. Обозначение. Вместо записи «T(n) \in \Theta(g(n))» часто используют запись «T(n) = \Theta(g(n))».
```

- 2. Чем плох рекурсивный алгоритм вычисления n-ого числа Фибоначчи?
 - A) Скорость золотое сечение в степени N (1.618...), потому что многие действия делаем 2 раза
 - Б) Много памяти, т.к. на каждый рекурсивный вызов выделяется дополнительная память под стек функции
- 3. Опишите алгоритм проверки числа на простоту за O(sqrt(n))?

```
bool IsPrime( int n )
{
    if( n == 1 ) {
        return false;
    }
    for( int i = 2; i * i <= n; ++i ) {
        if( n % i == 0 ) {
            return false;
        }
    }
    return true;
}</pre>
```

- 4. Опишите алгоритм возведения действительного числа в натуральную степень n за O(log n)?
- 5. Опишите нерекурсивный алгоритм бинарного поиска первого вхождения элемента в массиве.

```
// Бинарный поиск без рекурсии.
int BinarySearch ( double* arr, int count, double element )

int first = 0;
int last = count; // Элемент в last не учитывается.
while ( first < last ) {
   int mid = ( first + last ) / 2;
   if ( element <= arr[mid] )
       last = mid;
   else
       first = mid + 1;
}
// Все элементы слева от first строго больше искомого.
return ( first == count || arr[first] != element ) ? -1 : first;
}
```

Сложность — log(n), память O(1)

6. Какова амортизированная стоимость операции Add в реализации динамического массива с удвоением буфера? Можно ли увеличивать буфер в 1.5 раза? Как это скажется на оценке?

<u>Утверждение.</u> Пусть в реализации функции grow() буфер удваивается. Тогда амортизированная стоимость функции Add составляет O(1).

Доказательство. Рассмотрим последовательность из п операций *Add*.

Обозначим P(k) - время выполнения Add в случае, когда RealSize = k.

- $P(k) \le c_1 k$, если $k = 2^m$.
- $P(k) \le c_2$, если $k \ne 2^m$.

$$S(n) = \sum_{k=0}^{n-1} P(k) \le c_1 \sum_{m:2^m < n} 2^m + c_2 \sum_{k:k \ne 2^m} 1 \le 2c_1 n + c_2 n = (2c_1 + c_2)n.$$

Амортизированное время $AC(n) = \frac{S(n)}{n} \le 2c_1 + c_2 = O(1)$.

Можно, на оценке никак не скажется (поменяется коэффициент при с1)

7. Сколько времени работает линейный поиск в односвязном списке в худшем

(O(n)) и в лучшем (O(1)) случае? Сколько времени работает добавление и удаление элемента в середине списка (середина списка неизвестна, есть указатель на начало и конец списка) (O(n/2)) = (O(n))?

8. Назовите преимущества и недостатки реализации очереди с помощью динамического массива.

Достоинства: можно не заботится, о том, что закончится память, можно быстро найти нужный элемент (например бинарным поиском если очередь отсортирована. В отличии от очереди реализованной на затрачивает меньше памяти.

Недостатки: большое время добавления элемента, если заканчивается память(из-за того, что необходима скопировать весь массив в новый буфер.

9. Назовите преимущества и недостатки реализации стека с помощью односвязного списка.

Достоинства: Добавление элемента всегда работает за одно и тоже время (т.к. нет необходимости компилировать весь стек, если вдруг кончится память),

Недостатки: Возможность перемещаться по стеку лишь в одном направлении, что затруднит поиск необходимого элемента, элементы списка могут располагаться в памяти разреженно, что оказывает негативный эффект на кэширование процессора.

10. Назовите преимущества и недостатки реализации дека с помощью динамического массива.

Достоинства: Занимает меньше памяти, чем реализация дека с помощью списка **Недостатки**: Сложнее добавлять новые элементы если реализовывать не списком.

11. Опишите подход динамического программирования для вычисления рекуррентных функций двух аргументов: F(x, y) = G(F(x - 1, y), F(x, y - 1)). Как оптимизировать использование дополнительной памяти?

Пример. Вычисление рекуррентных функций нескольких аргументов.

$$F(x,y) = 3 \cdot F(x-1,y) - 2 \cdot F^{2}(x,y-1),$$

$$F(x,0) = x, F(0,y) = 0.$$

Вычисление F(x,y) сводится к вычислению двух $F(\cdot,\cdot)$ от меньших аргументов.

Есть перекрывающиеся подзадачи.

F(x-1,y-1) в рекурсивном решении вычисляется дважды.

F(x-2, y-1) в рекурсивном решении вычисляется три раза.

F(x-n,y-m) в рекурсивном решении вычисляется \mathcal{C}^n_{n+m} раз.

Снова будем использовать кэширование - сохранять результаты.

Вычисления будем выполнять от меньших аргументов к большим.

```
// Вычисление рекуррентного выражения от двух переменных.

int F( int x, int y )
{

    vector<vector<int>> values( x + 1 );
    for( int i = 0; i <= x; ++i ) {

        values[i].resize( y + 1 );
        values[i][0] = i; // F( x, 0 ) = x;
    }

    for( int i = 1; i <= y; ++i ) {

        values[0][i] = 0; // F( 0, y ) = 0;
    }

    // Вычисляем по столбцам для каждого x.
    for( int i = 0; i <= x; ++i ) {

        for( int j = 0; j <= y; ++j ) {

            values[i][j] = 3 * values[i - 1][j] -
```

При вычисление рекуррентной функции F(x,y) можно было не хранить значения на всех рядах.

Для вычисления очередного ряда достаточно иметь значения предыдущего ряда.

Важная оптимизация ДП: Запоминать только те значения, которые будут использоваться для последующих вычислений.

Для вычисления числа Фибоначчи F_i также достаточно хранить лишь два предыдущих значения: F_{i-1} и F_{i-2} .

12. Вычисление наибольшей общей подпоследовательности.

Будем решать задачу нахождения наибольшей общей подпоследовательности с помощью ДП.

Сведем задачу к подзадачам меньшего размера:

 $f(n_1,n_2)$ – длина наибольшей общей подпоследовательности строк $s_1[0...n_1]$, $s_2[0...n_2]$.

$$f(n_1, n_2) = \begin{cases} 0, & n_1 = 0 \lor n_2 = 0 \\ f(n_1 - 1, n_2 - 1) + 1, & s[n_1] = s[n_2] \\ max(f(n_1 - 1, n_2), f(n_1, n_2 - 1)), & s[n_1] \neq s[n_2] \end{cases}$$

		Α	В	С	Α	В
	0	0	0	0	0	0
D	0	← ↑0				
С	0	← ↑0	← ↑0	尺 1	←1	←1
В	0	← ↑0	凡 1	← ↑1	← ↑1	₹ 2
А	0	⊼ 1	← ↑1	← ↑1	戊 2	← ↑ 2

13. Вычисление редакторского расстояния (расстояния Левенштейна).

$$D(i,j) = min \begin{cases} D(i-1,j-1) + m(S[i],T[j]) \\ 1 + D(i-1,j) \\ D(i,j-1) + 1 \end{cases}$$

Где m(S[i], T[j]) - 0, если символы S[i] и T[j] совпадают, -1, иначе.

- Первое выражение соответствует замене і-го символа первой строки на ј-ый символ второй строки.
- Второе выражение соответствует удалению і-го символа первой строки и получению из S[0..i-1] строки T[0..j].
- Третье выражение соответствует получению из строки S[0..i] строки T[0..j-1] и добавлению T[j].

		Α	Р	Е	С	Т	А	Н	Т
	0	1	2	3	4	5	6	7	8
Д	1	1	2	3	4	5	6	7	8
А	2	1	2	3	4	5	5	6	7
Γ	3	2	2	3	4	5	6	6	7
Е	4	3	3	2	3	4	5	6	7
С	5	4	4	3	2	3	4	5	6
Т	6	5	5	4	3	2	3	4	5
А	7	6	6	5	4	3	2	3	4
Н	8	7	7	6	5	4	3	2	3

- 14. Жадный алгоритм в решении задачи размена монет. Пример, когда жадный алгоритм дает неверное решение.
- 15. Жадный алгоритм в решении задачи "Покрытие отрезками". 16. Жадный алгоритм в решении задачи о рюкзаке.