

ЛЕКЦИЯ 15.

Вопросы

1. Оценка алгоритмов
2. Алгоритмы поиска
 - 2.1. Линейный поиск
 - 2.2. Бинарный поиск
3. Преобразование массивов

10.1. Оценка алгоритмов

Для большинства задач существует много различных алгоритмов. Какой из них выбрать для решения конкретной задачи? Чаще всего интересен порядок роста необходимых для решения задачи **времени** и **емкости памяти** при увеличении входных данных. Свяжем с каждой задачей некоторое число, называемое ее размером, которое выражало бы меру количества входных данных.

Например, размером задачи умножения матриц, может быть наибольший размер матриц сомножителей. Размером задачи сортировки массива – количество чисел.

Пространственная (или емкостная) сложность измеряется количеством памяти, требуемой для выполнения алгоритма.

Временная сложность алгоритма определяется временем, необходимым для его выполнения.

Лучший способ сравнения эффективностей алгоритмов состоит в сопоставлении их порядков сложности. Этот метод применим как к временной, так и к пространственной сложности.

Если алгоритм обрабатывает входные данные размера n за время cn^2 , где c – некоторая константа, то временная сложность этого алгоритма есть $O(n^2)$ (читается “порядка n^2 ”).

Точнее, говорят, что неотрицательная функция $f(n)$ есть $O(g(n))$, если существует такая константа c , что для всех n из некоторой окрестности точки n_0 имеет место неравенство $f(n) \leq c \cdot g(n)$.

Обозначают

$$f(n) = O(g(n))$$

И функция $f(n)$ есть $o(g(n))$, если для любого $c > 0$ существует такая окрестность точки n_0 , что для всех n из этой окрестности имеет место неравенство $f(n) < c \cdot g(n)$.

Обозначают

$$f(n) = o(g(n))$$

В формулах вместо знака = может использоваться знак принадлежности:

Существуют три важных правила для определения сложности.

1. $O(k*f)=O(f)$
2. $O(f*g)=O(f)*O(g)$ или $O(f/g)=O(f)/O(g)$
3. $O(f+g)$ равна доминанте $O(f)$ и $O(g)$.

Здесь k обозначает константу, а f и g - функции.

Первое правило декларирует, что постоянные множители не имеют значения для определения порядка сложности.

$$1,5*N=O(N)$$

Из второго правила следует, что порядок сложности произведения двух функций равен произведению их сложностей.

$$O((17*N)*N) = O(17*N)*O(N) = O(N)*O(N) = O(N*N) = O(N^2)$$

Из третьего правила следует, что порядок сложности суммы функций определяется как порядок доминанты первого и второго слагаемых, т.е. выбирается наибольший порядок.

$$O(N^5+N^2)=O(N^5)$$

$O(1)$

Большинство операций в программе выполняются только раз или только несколько раз. Это алгоритм константной сложности. Любой алгоритм, всегда требующий независимо от размера данных одного и того же времени, имеет константную сложность.

$O(N)$

Время работы программы линейно обычно когда каждый элемент входных данных требуется обработать лишь линейное число раз.

$O(N^2)$, $O(N^3)$, $O(N^a)$

Полиномиальная сложность. $O(N^2)$ -квадратичная сложность, $O(N^3)$ - кубическая сложность

$O(\log(N))$

Когда время работы программы логарифмическое, программа начинает работать намного медленнее с увеличением N . Такое время работы встречается обычно в программах, которые делят большую проблему в маленькие и решают их по отдельности.

$O(N*\log(N))$

Такое время работы имеют те алгоритмы, которые делят большую проблему в маленькие, а затем, решив их, соединяют их решения.

$O(2^N)$

Экспоненциальная сложность. Такие алгоритмы чаще всего возникают в результате подхода именуемого метод грубой силы.

Программист должен уметь проводить анализ алгоритмов и определять их сложность. Временная сложность алгоритма может быть посчитана исходя из анализа его управляющих структур.

Алгоритмы без циклов и рекурсивных вызовов имеют константную сложность. Если нет рекурсии и циклов, все управляющие структуры могут быть сведены к структурам константной сложности. Следовательно, и весь алгоритм также характеризуется константной сложностью.

Например, рассмотрим алгоритм обработки элементов массива.

```
for (i=0; i<N; i++)  
{  
    ...  
}
```

Сложность этого алгоритма $O(N)$, т.к. тело цикла выполняется N раз, и сложность тела цикла равна $O(1)$.

Если один цикл вложен в другой и оба цикла зависят от размера одной и той же переменной, то вся конструкция характеризуется квадратичной сложностью.

```
for (i=0; i<N; i++)  
    for (j=0; j<N; j++)  
    {  
        ...  
    }
```

Сложность этой программы $O(N^2)$.

Сложность ниже приведенного алгоритма $O(N^3)$.

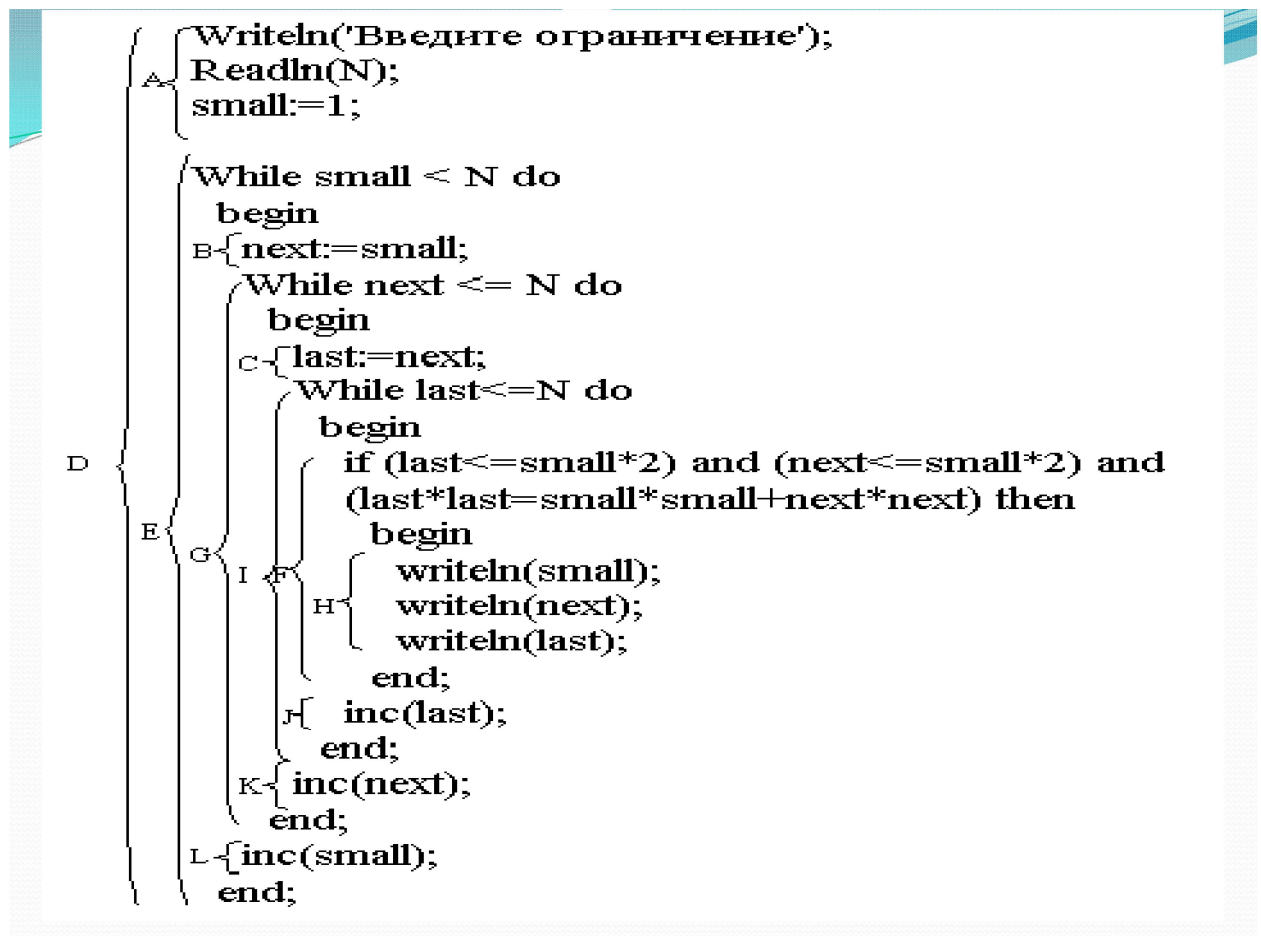
$O(H) = O(1) + O(1) + O(1) = O(1)$;

$O(I) = O(N) * (O(F) + O(J)) = O(N) * O(\text{доминанты условия}) = O(N)$;

$O(G) = O(N) * (O(C) + O(I) + O(K)) = O(N) * (O(1) + O(N) + O(1)) = O(N^2)$;

$O(E) = O(N) * (O(B) + O(G) + O(L)) = O(N) * O(N^2) = O(N^3)$;

$O(D) = O(A) + O(E) = O(1) + O(N^3) = O(N^3)$



10.2. Алгоритмы поиска

Будем рассматривать на примере поиска в массиве.

10.2.1. Линейный поиск

Линейный, последовательный поиск — нахождения заданного элемента в некотором массиве. Поиск значения осуществляется простым сравнением очередного значения и искомого, если значения совпадают, то поиск считается завершённым.

Если y массива длина = N , найти решение можно за N шагов.

Сложность алгоритма - $O(n)$. В связи с малой эффективностью линейный поиск используют только если N не большое.

Алгоритм:

1. Определяем начало интервала поиска и выбираем элемент для поиска.
2. Сравниваем образец с выбранным элементом. Если элемент совпадает с образцом, то определяем его индекс и переходим к шагу 4.
3. Если элемент не совпадает с образцом, то выбираем следующий, если он есть и переходим к шагу 2.
4. Если индекс определен, то элемент найден, иначе - искомого элемента в

массиве нет.

```
int i=0;
int x; // образец
int n; // размерность массива
int a[100];
while (i<n)&&(a[i]!=x)
    i=i+1;
if (i==n) printf("no");
else printf("%d ",i);
```

Можно упростить логическое выражение, которое состоит из двух членов.

Уберем условие ($i < n$), но при этом необходимо гарантировать, что совпадение произойдет всегда. Для этого достаточно в конец массива поместить дополнительный элемент со значением x . Такой вспомога-тельный элемент называется “барьером”.

Теперь массив будет описан так:

```
int a[101];
a[n]=x;
while (a[i]!=x) i=i+1;
int LineSearch (int *a, int n, int x)
{
    for (int i=0;i<n; i++)
        if (a[i]==x)
            return i;
    return -1; //элемент не найден
}
```

10.2.2. Бинарный поиск

Или метод дихотомии или метод половинного деления.

Как обычно, за скорость взимается плата: массив должен быть упорядочен. Сам по себе этап предварительного упорядочения, или *сортировки*, обходится недешево, во всяком случае - дороже однократного линейного поиска.

Алгоритм:

1. Определяем середину интервала поиска.
2. Сравниваем образец с элементом, расположенным посередине. Если образец оказался больше, то областью дальнейшего поиска становится правая половина; в противном случае - левая половина интервала, но в любом случае индексный интервал уменьшается вдвое. (Если осуществить еще одну проверку, то можно установить и совпадение, после чего дальнейшие шаги не обязательны.)

3. Если остался интервал единичной длины, то переходим к заключительному шагу 4, в противном случае - к шагу 1.

4. Либо единственный элемент интервала совпадает с образцом, либо искомого элемента в массиве нет.

```
int BinarySearch(int a[],
                 int n, int x)
{
    int i, j, middle;
    i=0; j=n-1;
    while (i<=j)
    {
        middle=(i+j)/2;
        if (x==a[middle])
            return middle;
        else
            if (x>a[middle])
                i=middle+1;
            else
                j=middle-1;
    }
    return -1;
}
```

Оценим алгоритм бинарного поиска в массиве.

Первая итерация цикла имеет дело со всем массивом. Каждая последующая итерация делит пополам размер подмассива. Так, размерами массива для алгоритма являются

$n, n/2^1, n/2^2, n/2^3, n/2^4, \dots, n/2^m$

В конце концов будет такое целое m , что

$n/2^m < 2$ или $n < 2^{m+1}$

Так как m - это первое целое, для которого $n/2^m < 2$, то должно быть верно

$n/2^{m-1} \geq 2$ или $2^m \leq n$

Из этого следует, что

$2^m \leq n < 2^{m+1}$

Возьмем логарифм каждой части неравенства и получим

$m \leq \log_2 n < m+1$

Значение m - это наибольшее целое, которое $\leq x$.

Итак, $O(\log_2 n)$.

Упр. Читать "Оценка программ".

10.3. Преобразования массивов

Переворачивание элементов массива

```
void Revers(int *a, int n)
// Переворачивание элементов массива
{int k;
  for (int i=0;i<n/2;i++)
  {
    k=a[i];
    a[i]=a[n-i-1];
    a[n-i-1]=k;
  }
}
```

```
void ReversP(int *a, int n)
{
  int k;
  for (int i=0;i<n/2;i++)
  {
    k=*(a+i);
    *(a+i)=*(a+n-i-1);
    *(a+n-i-1)=k;
  }
}
```

```
void ReversL(int *a, int n)
{
  for (int i=0;i<n/2;i++)
  {
    *(a+i)^=*(a+n-i-1);
    *(a+n-i-1)^=*(a+i);
    *(a+i)^=*(a+n-i-1);
  }
}
```

Расширение и сжатие массивов

При обработке массивов можно вставлять и удалять элементы

```
void MoveRight(int *a, int *n, int num)
{
  //сдвигает все элементы на
  // одну позицию вправо до номера num
  for (int i=*n; i>=(num+1); i--)
```

```
    a[i]=a[i-1];  
    (*n)++; //увелич реальный размер массива  
    //не путать с *n++ !!!!!  
}
```

```
void MoveLeft(int *a, int *n, int num)  
{//сдвигает все элементы на  
  // одну позицию влево с номера num  
  for (int i=num; i<*n-1; i++)  
    a[i]=a[i+1];  
  *n=*n-1;  
}
```

Дублирование четных в массиве

```
void InsertCh(int *a, int *n)  
{int i=0;  
  while (i<*n)  
  {  
    if (a[i]%2==0)  
    { MoveRight(a, n, i+1);  
      //Сдвигаем и добавляем элемент  
      a[i+1]=a[i]; i++ ;  
    }  
    i++;  
  }  
}
```

Удаление чисел равных item в массиве

```
void DeleteCh(int *a, int *n,int item)  
{  
  int i=0;  
  while (i<*n)  
  {  
    if (a[i]==item)  
      MoveLeft(a, n, i);  
      //Сдвигаем и удаляем элемент  
    else  
      i++;  }  
}
```

КОНЕЦ ЛЕКЦИИ