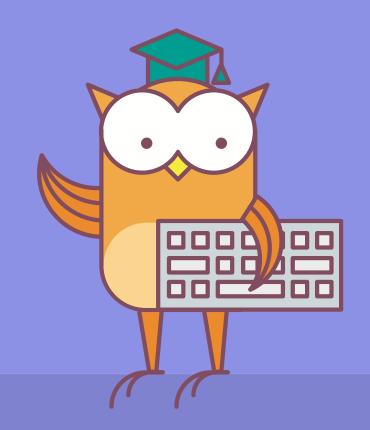


ОНЛАЙН-ОБРАЗОВАНИЕ



Теория пределов

Вычисление пределов функции. Оценка сложности функции.



Меня хорошо слышно && видно?



Напишите в чат, если есть проблемы! Ставьте + если все хорошо



- Заканчиваю механико-математический факультет МГУ им. Ломоносова
- Учился в Техносфере от Mail.Ru Group
- Являюсь ментором в Техносфере
- Работаю программистом-исследователем в Mail.Ru Group
- Веду лекции открытого курса mlcourse.ai

Правила вебинара





Активно участвуем



Задаем вопросы в чат



🗱 slack Off-topic обсуждаем в Slack



Вопросы вижу в чате, могу ответить не

После занятия вы сможете:

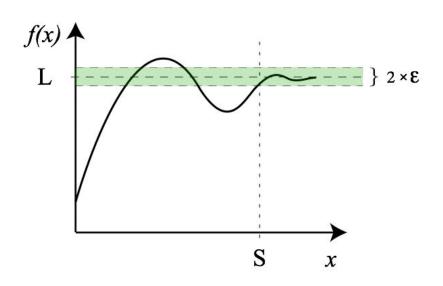
Вычислять различные пределы функций.

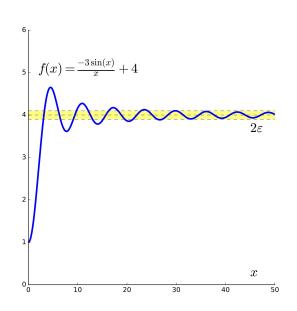
Разделять функции на некоторые классы эквивалентности.

Сможете примерно вычислить время выполнения вашего кода.

Определение (по Коши). Значение A называется пределом функции f(x) в точке x_0 если выполняется равенство:

$$\lim_{x o x_{0}}f\left(x
ight)=A\Leftrightarroworallarepsilon>0\;\exists\delta=\delta\left(arepsilon
ight)>0:\;orall x\;0<\left|x-x_{0}
ight|<\delta\Rightarrow\left|f\left(x
ight)-A
ight|$$





Свойства предела функции (повторение)



1.
$$\left(\lim_{x o a}f(x)=A
ight)\wedge\left(\lim_{x o a}g(x)=B
ight)\Rightarrow\left(\lim_{x o a}\left[f(x)+g(x)
ight]=A+B
ight)$$

2.
$$\left(\lim_{x o a}f(x)=A
ight)\wedge\left(\lim_{x o a}g(x)=B
ight)\Rightarrow\left(\lim_{x o a}\left[f(x)\cdot g(x)
ight]=A\cdot B
ight)$$

$$\mathsf{GL} \left(\lim_{x o a} f(x) = A
ight) \wedge \left(\lim_{x o a} g(x) = B
eq 0
ight) \Rightarrow \left(\lim_{x o a} \left[rac{f(x)}{g(x)}
ight] = rac{A}{B}
ight)$$

Теорема (о 2 милиционерах). Если функция y = f(x) такая, что

 $arphi(x)\leqslant f(x)\leqslant \psi(x)$ для всех x в некоторой окрестности точки a, причем функции arphi(x) и $\psi(x)$ имеют одинаковый предел равный A при $x\to a$, то:

$$\lim_{x o a} arphi(x) = \lim_{x o a} \psi(x) = A \Rightarrow \lim_{x o a} f(x) = A.$$

Ряд Тейлора (повторение)



Определение. Многочленом Тейлора функции f(x) вещественной переменной x, дифференцируемой k раз в точке a называется функция:

$$\sum_{n=0}^k rac{f^{(n)}(a)}{n!} (x-a)^n = f(a) + f'(a)(x-a) + rac{f^{(2)}(a)}{2!} (x-a)^2 + \ldots + rac{f^{(k)}(a)}{k!} (x-a)^k$$

Определение. Если функция f(x) бесконечно дифференцируема, то многочлен Тейлора называется рядом Тейлора.

Определение. Если a=0, то ряд Тейлора называется рядом Маклорена.

Бином Ньютона

Определение. Формула для разложения целой неотрицательной степени суммы двух слагаемой, задаваемая формулой ниже, называется биномом Ньютона.

$$(a+b)^n=\sum_{k=0}^ninom{n}{k}a^{n-k}b^k=inom{n}{0}a^n+inom{n}{1}a^{n-1}b+\cdots+inom{n}{k}a^{n-k}b^k+\cdots+inom{n}{n}b^n$$

Определение. Число сочетаний или биномиальный коэффициент выражается формулой:

$$egin{pmatrix} n \ k \end{pmatrix} = rac{n!}{k!(n-k)!} = C_n^k$$

Замечание. Формула бинома Ньютона является частным случаем разложениям в ряд Тейлора для уравнения:

$$(1+x)^r = \sum_{k=0}^\infty inom{r}{k} x^k$$

Видеолекция с выводом формулы бинома Ньютона:

Вычисление пределов



Все пределы рассматриваем при x o 0

$$\lim rac{e^x-1-x}{x^2} = \lim rac{1+x+rac{x^2}{2}-1-x}{x^2} = rac{1}{2}$$

Вычисление пределов



Все пределы рассматриваем при x o 0

$$\lim rac{\sqrt{1+2tg(x)}-e^2+x^2}{arctg(x)-sin(x)}=rac{rac{2x^3}{3}}{rac{x^3}{3}}=2$$

1.
$$arctg(x) - sin(x) = (x + \frac{x^3}{6}) - (x - \frac{x^3}{6}) = \frac{x^3}{3}$$

2.
$$\sqrt{1+2tg(x)} = 1 + \frac{2tg(x)}{2} - \frac{(2tg(x))^2}{8} + \frac{(2tg(x))^3}{16} = 1 + tg(x) - \frac{tg^2(x)}{2} + \frac{tg^3(x)}{2}$$

= $1 + (x + \frac{x^3}{3}) - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{2} = 1 + x - \frac{x^2}{2} + \frac{5x^3}{6}$

3.
$$\sqrt{1+2tg(x)}-e^x+x^2=1+x-rac{x^2}{2}+rac{5x^3}{6}-1-x-rac{x^2}{2}-rac{x^3}{6}+x^2=rac{2x^3}{3}$$

Вычисление пределов



Все пределы рассматриваем при x o 0

$$\lim rac{3x^2+x}{ln(1-2x)} = \lim rac{(3x^2+x)'}{(ln(1-2x)')} \ = \lim rac{6x+1}{rac{-2}{1-2x}} = -rac{1}{2}$$



Все пределы рассматриваем при x o 0

Вычислите пределы:

$$\lim \frac{x + ln(1+x)}{e^{3x} - 1} = \frac{2}{3}$$

$$\lim rac{cos(x)-1+rac{x^2}{2}}{x^4}=rac{1}{24}$$

Ряд Тейлора



Определение. Многочленом Тейлора функции f(x) вещественной переменной x, дифференцируемой k раз в точке a называется функция:

$$\sum_{n=0}^k rac{f^{(n)}(a)}{n!} (x-a)^n = f(a) + f'(a)(x-a) + rac{f^{(2)}(a)}{2!} (x-a)^2 + \ldots + rac{f^{(k)}(a)}{k!} (x-a)^k$$

Определение. Если функция f(x) бесконечно дифференцируема, то многочлен Тейлора называется рядом Тейлора.

Определение. Если a=0, то ряд Тейлора называется рядом Маклорена. Определение. Ряд Тейлора можно записать в следующей форме:

$$f(x) = \sum_{k=0}^{n} \frac{f^{(n)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k + o(x - x_0)^n$$

Остаточный член в форме Пеано

Нотация О-большое и о-малое



Определение. f является О-большим от g при $x \to x_0$, если существует такая константа C>0, что для всех x из некоторой окрестности точки x_0 имеет место неравенство:

$$|f(x)| \leqslant C|g(x)|$$

Определение. f является о-малым от g при $x \to x_0$, если для любого $\varepsilon > 0$ в проколотой окрестности точки x_0 имеет место неравенство:

$$|f(x)| < \varepsilon |g(x)|$$

Эквивалентные функции



Определение. Назовем 2 функции асимптотически эквивалентными, если их отношение стремится к некоторой константе.

Определение. Назовем 2 функции асимптотически эквивалентными, если предел их отношения равен некоторой константе.

Обозначение. Введем нотацию О-большого. f(n) = O(g(n)) означает, что функция f асимптотически эквивалентна функции g.

Теорема. Если $\lim_{x \to a} \frac{|f(x)|}{|g(x)|}$ конечен, то f(x) = O(g(x)) при том же условии.

Эквивалентные функции



Определение. Назовем 2 функции асимптотически эквивалентными, если их отношение стремится к некоторой константе.

Определение. Назовем 2 функции асимптотически эквивалентными, если предел их отношения равен некоторой константе.

Обозначение. Введем нотацию О-большого. f(n) = O(g(n)) означает, что функция f асимптотически эквивалентна функции g.

Теорема. Если $\lim_{x \to a} \frac{|f(x)|}{|g(x)|}$ конечен, то f(x) = O(g(x)) при том же условии.

Пример. $x+x^2=O(x)$ или $O(x^2)$ при x o 0?

$$\lim_{x \to 0} \frac{x + x^2}{x} = \lim_{x \to 0} 1 + x = 1.$$

Подробнее о нотацие О-большое с примерами: http://math-hse.info/a/2014-15/ling-la/o_O.pdf

Примеры нотации О-большого и о-малого

1.
$$N + 2 = O(N)$$

2.
$$2N = O(N)$$

3.
$$N = O(N^2)$$

4.
$$N^2 = O(N)$$

$$5. \quad 100 = O(N)$$

6.
$$N = O(1)$$

7.
$$214 N + 34 = O(N^2)$$

8.
$$100 = O(1)$$

9.
$$100^{12} = 0(1)$$



Можно рассматривать сложность кода алгоритмов как функцию от размера входящих параметров.

Если мы подаем на вход алгоритму массив из n элементов, то можем обозначить его вычислительную сложность как f(n).

Обозначение. f(n) = O(g(n)) означает, что функция f асимптотически эквивалентна функции g.

Теперь мы можем разделить все функции на некоторых классы эквивалентности.

Классы эквивалентности



Линейная сложность O(n). Такой сложностью, например, обладает алгоритм поиска элемента в не отсортированном массиве.

Квадратичная сложность О(n^2). Такой сложностью, например, обладает пузырьковая сортировка.

Константная сложность O(1). Такой сложностью обладают некоторые операции над структурами данных.

Суперполиномиальная сложность O(2ⁿ). Такой сложностью не обладают правильно написанные стандартные алгоритмы. Если получили такую сложность, то стоит задуматься как его ускорить.



Константная сложность O(1). Такой сложностью обладают некоторые операции над структурами данных.



Линейная сложность O(n). Такой сложностью, например, обладает алгоритм поиска элемента в не отсортированном массиве.

Квадратичная сложность O(n^2). Такой сложностью, например, обладает пузырьковая сортировка.

```
In [24]: def bubble sort(array):
             # Генерируем длину массива
             N = len(array)
             # Проходимся по всем элементам списка
             for i in range(N-1):
                 # Проходимся по всем элементам списка после і-го
                 for j in range(N-i-1):
                     # Если не выполняется сравнение, то меняем местами элементы
                     if array[j] > array[j+1]:
                         array[j], array[j+1] = array[j+1], array[j]
             return array
In [25]: bubble sort(list(reversed(range(5))))
Out[25]: [0, 1, 2, 3, 4]
In [26]: 5 in list(range(10))
Out[26]: True
```



Что делать с рекурсией?

Рекурсия



Простая рекурсия

В случае простой рекурсии сложность программы в общем случае можно оценить как $O(n\ f(n))$, где O(f(n)) - сложность рекурсивной функции.



Логарифмическая сложность O(log(n)). Такой сложностью обладает бинарный поиск. То есть поиск элемента в отсортированном массиве. Рекурсивный алгоритм с приемлемой сложностью.

```
In [15]: def binary search(array, n):
             # Генерируем индекс середины массива
             mid = int(len(array) / 2)
             # Проверяем не на середине ли наш искомый элемент
             if n == array[mid]:
                 return mid
             # Если нет, то рекурсивно ищем в левой стороне массива
             elif n > array[mid]:
                 return mid + binary search(array[mid:], n)
             # Иначе рекурсивно ищем в правой стороне массива
             else:
                 return binary search(array[:mid], n)
In [16]: binary search([1,2,3,4,5,6,7], 3)
Out[16]: 2
```

Рекурсия



Простая рекурсия

В случае простой рекурсии сложность программы в общем случае можно оценить как O(n * f(n)), где O(f(n)) - сложность рекурсивной функции.

Многократная рекурсия

В случае многократной рекурсии сложность программы в общем случае можно оценить как $O(k^n * f(n))$, где O(f(n)) - сложность рекурсивной функции и k - число вызовов рекурсии внутри функции.

Пример.

Рекурсия



Простая рекурсия

В случае простой рекурсии сложность программы в общем случае можно оценить как O(n * f(n)), где O(f(n)) - сложность рекурсивной функции.

Многократная рекурсия

В случае многократной рекурсии сложность программы в общем случае можно оценить как $O(k^n * f(n))$, где O(f(n)) - сложность рекурсивной функции и k - число вызовов рекурсии внутри функции.

Вывод

Рекурсия может быть полезна и аккуратна, если применять ее правильно, иначе могут быть большие проблемы.



Найдите сложность данных алгоритмов:

```
1. In [6]:
              for x in range(n):
                                              O(n)
                   s += x
2.
    In [8]: def factorial(n):
                if not n:
                   return 1
                                              O(n)
                return factorial(n-1) * n
    In [10]: factorial(n)
3.* In [36]:
              s = x = 0
              while n:
                                              O(n*log(n))
                  x += 1
                   s += factorial(x)
                  n //= 2
```

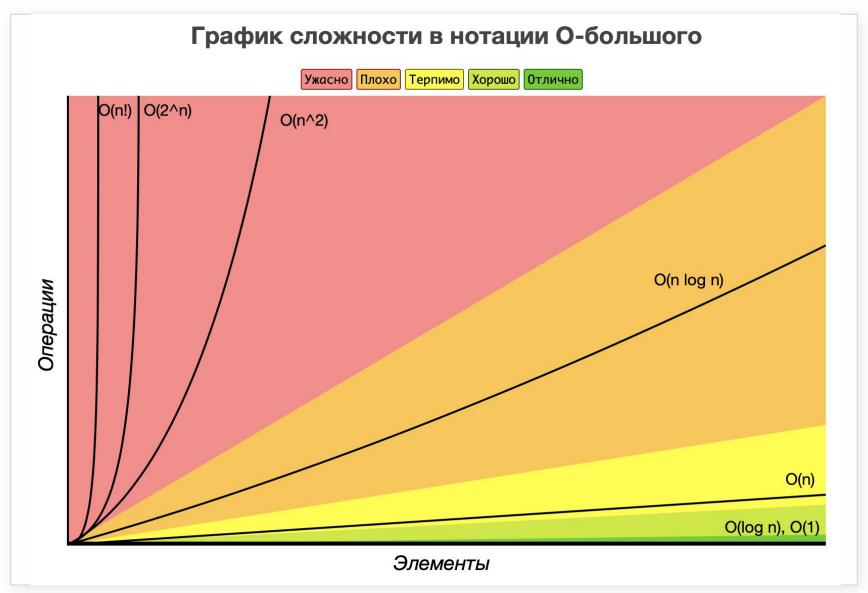
Время исполнения программы наглядно



	10	20	30	40	50	60
O(n)	0.00001 сек	0.00002 сек	0.00003 сек	0.00004 сек	0.00005 сек	0.00006 сек
O(n^2)	0.0001 сек	0.0004 сек	0.0009 сек	0.0016 сек	0.0025 сек	0.0036 сек
O(n^3)	0.001 сек	0.008 сек	0.027 сек	0.064 сек	0.125 сек	0.216 сек
O(n^5)	0.1 сек	3.2 сек	24.3 сек	1.7 мин	5.2 мин	13 мин
O(2^n)	0.0001 сек	1 сек	17.9 мин	12.7 дней	35.7 веков	366 веков
O(3^n)	0.059 сек	58 мин	6.5 лет	3855 веков	2*10^8 веков	10^13 веков

Время исполнения программы наглядно





Есть вопросы или замечания?



Напишите в чат свои вопросы и замечания! Ставьте + если все понятно



Антон Лоскутов

Slack:

@LoskutovAnton

Спасибо за внимание!

