

---

# Автоматическое дифференцирование в машинном обучении

## Подходы к численному дифференцированию сложных функций

В компьютерной алгебре существует три основных подхода к решению задачи дифференцирования сложных функций :

### 1. Символьное дифференцирование

Автоматический вывод алгебраических выражений для получения формулы производной. Может быть реализовано в таких пакетах ПО, как Mathematica, Maple, SymPy, SageMath.

```
In[ ]:= f[x_] := Exp[x^2];  
f'[x]  
N[f'[2]]  
  
Out[ ]:= 2 e^{w0^2} w0  
  
Out[ ]:= 218.393  
  
In[ ]:= g[x_] := Sin[Tanh[Cos[x^3] + Sin[x^2 + 1]]];  
g'[x]  
  
Out[ ]:= Cos[Tanh[Cos[x^3] + Sin[1 + x^2]]] Sech[Cos[x^3] + Sin[1 + x^2]]^2 (2 x Cos[1 + x^2] - 3 x^2 Sin[x^3])
```

**Плюсы:** Выражение для вычисления может быть получено явно в виде выражения, вычисление которого может быть оптимизировано.

**Минусы:** Для сложных функций с большим количеством составных элементов не представляется возможным программная реализация метода.

### 2. Численное дифференцирование

Приближенное вычисление производной методом конечных разностей.

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}.$$

**Плюсы:** основано на классических методах, алгоритмически не сложно.

**Минусы:** существуют проблемы накопления ошибок в результате итеративного вычисления с округлением в компьютерной арифметике.

### 3. Автоматическое дифференцирование (АД)

Автоматическая генерация кода, дополняющего основной код вычислений выражений.

Сгенерированный код вычисляет производную функции по правилам рекурсивного разложения производной сложной функции на простые составляющие. Базовый принцип АД - декомпозиция дифференциала с использованием правила дифференцирования сложной функции (цепного правила).

Пример:

```

In[ ]:= l[x_] := x^2 + 1;
        h[x_] := Sin[x] + x;
        g[x_] := 2 x + 1;
        Simplify[D[g[h[l[x]]], {x, 2}]]
Out[ ]:= 4 (1 + Cos[1 + x^2] - 2 x^2 Sin[1 + x^2])

```

Может быть записано следующим образом :

```

In[ ]:= ClearAll[l, h, g, x, lp, hp, gp];
        l'[x_] := lp
        h'[x_] = hp;
        g'[x_] = gp;
        D[g[h[l[x]]], x]
Out[ ]:= gp hp lp

```

## Построение вычислений в АД

Существует два основных режима вычисления производной в АД: прямое и обратное накопление значений. Прямое накопление начинает вычисления от **lp** и заканчивает **gp**. В префиксной скобочной записи функций это означает вычисления в порядке от функций младшего порядка (в смысле композиции) к более высоким порядкам. В обратном режиме производные вычисляются от функций более высокого порядка к функциям младших порядков композиции.

Сейчас, в компьютерных науках для вычисления производных сложных функций используется специальная арифметика дуальных чисел. В этой арифметике множество элементов - пары

```

In[ ]:= {a, a'};

```

где **a, a'** - действительные числа, а основные операции над ними выглядят следующим образом:

---


$$\begin{aligned}
 \epsilon^2 &= 0 \\
 (a + a' \epsilon) (b + b' \epsilon) &= a b + (a b' + b a') \epsilon \\
 (a + a' \epsilon) / (b + b' \epsilon) &= a / (b + b' \epsilon) + a' \epsilon / (b + b' \epsilon) \\
 (a + a' \epsilon) + (b + b' \epsilon) &= a + b + (a' + b') \epsilon \\
 (a + a' \epsilon) - (b + b' \epsilon) &= a - b + (a' - b') \epsilon
 \end{aligned}$$


---

Т.о. в этой арифметике может быть вычислен любой полином по следующей формуле:

$$\begin{aligned}
 P(x + x' \epsilon) &= p_0 + p_1(x + x' \epsilon) + \dots + p_n(x + x' \epsilon) \\
 &= p_0 + p_1 x + \dots + p_n x^n + p_1 x' \epsilon + 2 p_2 x x' \epsilon + \dots + n p_n x^{n-1} x' \epsilon \\
 &= P(x) + P^{(1)}(x) x' \epsilon
 \end{aligned}$$

Где  $P^{(1)}$  обозначает производную  $P$  по  $x$ , а  $x'$  называется “зерном” и может быть выбрано по обстоятельствам.

Вычисления производятся над парами  $\{a, a'\}$ , с применением стандартной арифметики по первому элементу и с применением дифференциальной арифметики по второму элементу,

как описано выше.

Формулы простых вычислений в этой арифметике:

[https://en.wikipedia.org/wiki/Automatic\\_differentiation#Automatic\\_differentiation\\_using\\_dual\\_numbers](https://en.wikipedia.org/wiki/Automatic_differentiation#Automatic_differentiation_using_dual_numbers)