## Числовые алгоритмы. Матрицы. ML

@pvavilin

20 февраля 2022 г.

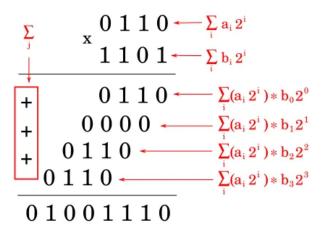
### Outline

## Умножение двух чисел

(1)

Можно ли лучше?

#### Умножение двоичных чисел



```
x = 5678

y = 1234

a = 56; b = 78

c = 12; d = 34
```

```
# step1
step1 = a * c
# step2
step2 = b * d
# step3
ab = a + b
c_d = c + d
step3 = a_b * c_d
# step4:
# step3 - step2 - step1
step4 = step3 - step2 - step1
```

```
line1 = step1 * 10**4
line2 = step2
line3 = step4 * 10**2
result = (
    line1
    + line2
    + line3
)
print(result)
```

## Классическое умножение

(2)

#### Классическое умножение

```
print(classic(1234, 5678))
7006652
print(timeit.timeit(
    "classic(1234, 5678) == 7006652",
    globals=globals()
  print(timeit.timeit(
      f"classic({big_x}, {big_y})",
     globals=globals()
```

```
print(timeit.timeit(
    "karatsuba(1234, 5678) == 7006652",
    globals=globals()
))
# print(timeit.timeit(
# f"karatsuba({big_x}, {big_y})",
    globals=globals()
# ))
```

$$\begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} E & F \\ G & H \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} AE + BG & AF + BH \\ CE + DG & CF + DH \end{bmatrix}$$
(3)

Где ошибка в этом коде?

```
def mxm(A, X):
    n = len(A)  # A: n×m
    m = len(A[0])
    p = len(X[0]) # X: m×p
    B = [[0] * p] * n
    for i in range(n):
        for j in range(p):
            for k in range(m):
            B[i][j] += A[i][k]*X[k][j]
    return B
```

```
def mxm(A, X):
    n = len(A)  # A: nxm
    m = len(A[0])
    p = len(X[0]) # X: mxp
    B = [[0] * p for _ in range(n)]
    for i in range(n):
        for j in range(p):
            for k in range(m):
            B[i][j] += A[i][k]*X[k][j]
    return B
```

O(n³) Можно ли лучше?

## Алгоритм Штрассена

$$\begin{bmatrix} 11 & 12 & 13 & 14 \\ 21 & 22 & 23 & 24 \\ 31 & 32 & 33 & 34 \\ 41 & 42 & 43 & 44 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 11 & 21 & 31 & 41 \\ 12 & 22 & 32 & 42 \\ 13 & 23 & 33 & 43 \\ 14 & 24 & 34 & 44 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E & F \\ G & H \end{bmatrix}$$

## Алгоритм Штрассена

$$P_1 = A(F - H),$$
  
 $P_2 = (A + B)H,$   
 $P_3 = (C + D)E,$   
 $P_4 = D(G - E),$   
 $P_5 = (A + D)(E + H),$   
 $P_6 = (B - D)(G + H),$   
 $P_7 = (A - C)(E + F)$ 

## Алгоритм Штрассена

$$\left[ \begin{array}{ccc} AE + BG & AF + BH \\ CE + DG & CF + DH \end{array} \right] = \left[ \begin{array}{ccc} P_5 + P_4 - P_2 + P_6 & P_1 + P_2 \\ P_3 + P_4 & P_1 + P_5 - P_3 + P_7 \end{array} \right]$$

- Большинство операций процессора это SISD: Single Instruction Single Data
- Процессор может поддерживать специальные регистры для <u>SIMD</u>: Single Instruction Multiple Data

0	1	2	3
a[0]=	not used	not used	not used
b[0]+	not used	not used	not used
c[0]	not used	not used	not used

$$\begin{array}{c|ccccc} 0 & 1 & 2 & 3 \\ a[0]= & a[1]= & a[2]= & a[3]= \\ b[0]+ & b[1]+ & b[2]+ & b[3]+ \\ c[0] & c[1] & c[2] & c[3] \end{array}$$

#### Без векторизованных операций

```
q++ -o novec vecexample.cpp
есно "Без векторизации"
./novec 100000000
Без векторизации
Time used for norm computation=6.1561
 Norm-2 = 1.5000
q++ -03 -mavx2 -o vec vecexample.cpp
echo "Используя векторизацию"
./vec 100000000
Используя векторизацию
Time used for norm computation=5.0278
 Norm-2 = 1.5000
```

## NumPy

```
_a = (
    np.arange(n, dtype=float) * 2
     * np.math.pi / n
a = s * (np.sin(\underline{a}) + np.cos(\underline{a}))
b = s * np.sin(2.0 * _a)
c = a + b
norm2 = np.sum(np.power(c, 2))
./numpy_vec.py 10000000
Time used for norm computation = 7.42046
Norm-2 = 1.50000
```

## Логистическая регрессия

$$z = w_0 x + w_1 x + \cdots + w_n x + b$$
  
 $a = \frac{1}{1+e^{-z}}$ 

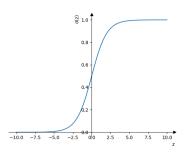


Рис.: sigmoid

## Обучение

Чтобы минимизировать ошибку в ответах будем искать минимум функции, вычисляя градиент (производную) для каждой переменной.

$$W = W - \frac{\partial \dot{W}}{\partial x_n}$$

### Котики!

GitHub

### **Tensorflow**

Colab

# Вопросы-ответы

