

Государственное образовательное учреждение
высшего профессионального образования
«Московский Государственный Технический Университет
имени Н.Э. Баумана»

Отчет

По лабораторной работе №2

По курсу «Анализ Алгоритмов»

На тему «Исследование сложности алгоритмов умножения матриц»

Щербатюк Дарья, ИУ7-54

МОСКВА, 2017

Оглавление

Постановка задачи	2
Листинг	2
Модель вычислений	4
Временные эксперименты	5
Расчет сложности алгоритмов	6
Выводы	7
Заключение	7

Постановка задачи

Реализовать алгоритмы умножения матриц:

1. классический алгоритм умножения;
2. алгоритм Винограда;
3. улучшенный алгоритм Винограда.

Рассчитать сложность алгоритмов и провести временные эксперименты

Листинг

CLASSIC_MULTI_MATRIX:

```
1 def classic_multi(A, B):
2     if len(B) != len(A[0]):
3         print("Different_dimension_of_the_matrices")
4         return
5
6     n = len(A)
7     m = len(A[0])
8     t = len(B[0])
9
10    answer = [[0 for i in range(t)] for j in range(n)]
11    for i in range(n):
12        for j in range(m):
13            for k in range(t):
14                answer[i][k] += A[i][j] * B[j][k]
15
16    return answer
```

IMPRV_CLASSIC_MULTI_MATRIX:

```
1 def imprv_classic_multi(A, B):
2     if len(B) != len(A[0]):
3         print("Different_dimension_of_the_matrices")
4         return
5     return [[sum(x * B[i][col] for i, x in enumerate(row)) for col in range(len(B[0]))] for row in A]
```

WINOGRAD_MULTI_MATRIX:

```
1 def winograd_multi(G, H):
2     a = len(G)
3     b = len(H)
4     c = len(H[0])
5
6     if b != len(G[0]):
7         print("Different_dimension_of_the_matrices")
8         return
9     d = b // 2
```

```

10     row_factor = [0 for i in range(a)]
11     col_factor = [0 for i in range(c)]
12
13     # Row Factor calc
14     for i in range(a):
15         for j in range(d):
16             row_factor[i] += G[i][2 * j] * G[i
17                                     ][2 * j + 1]
18
19     # Col Factor calc
20     for i in range(c):
21         for j in range(d):
22             col_factor[i] += H[2 * j][i] * H[2 *
23                                     j + 1][i]
24
25     answer = [[0 for i in range(c)] for j in range(a)]
26     for i in range(a):
27         for j in range(c):
28             answer[i][j] = - row_factor[i] -
29                             col_factor[j]
30             for k in range(d):
31                 answer[i][j] += ((G[i][2 *
32                                     k] + H[2 * k + 1][j]) * (
33                                     G[i][2 * k + 1] + H[2 * k
34                                     ][j]))
35
36     # For odd matrix
37     if b % 2:
38         for i in range(a):
39             for j in range(c):
40                 answer[i][j] += G[i][b - 1]
41                     * H[b - 1][j]
42
43     return answer

```

IMPRV_WINOGRAD_MULTI_MATRIX:

```

1  def winograd_multi(G, H):
2      a = len(G)
3      b = len(H)
4      c = len(H[0])
5
6      if b != len(G[0]):
7          print("Different_dimension_of_the_matrices")
8          return
9
10     d = b // 2
11
12     row_factor = [0 for i in range(a)]
13     col_factor = [0 for i in range(c)]
14

```

```

15         # Row Factor calculation
16         for i in range(a):
17             row_factor[i] = sum(G[i][2 * j] * G[i][2 * j
18                                     + 1] for j in range(d))
19
20         # Column Factor calculation
21         for i in range(c):
22             col_factor[i] = sum(H[2 * j][i] * H[2 * j +
23                                     1][i] for j in range(d))
24
25         answer = [[0 for i in range(c)] for j in range(a)]
26         for i in range(a):
27             for j in range(c):
28                 answer[i][j] = sum((G[i][2 * k] + H
29                                         [2 * k + 1][j]) * (G[i][2 * k +
30                                         1] + H[2 * k][j]) for k in range(
31                                             d)) - row_factor[i] - col_factor[
32                                                 j]
33
34         # For odd matrix
35         if b % 2:
36             for i in range(a):
37                 answer[i][j] = sum(G[i][b - 1] * H[b
38                                         - 1][j] for j in range(c))
39
40         return answer

```

Модель вычислений

Введём модель вычисления, используемую при оценках трудоёмкости:

1. вызов метода объекта класса имеет трудоёмкость 1;
2. объявление переменной/массива/структуры без определения имеет трудоёмкость 0;
3. операторы $+$, $-$, $*$, $/$, $=$, а также $++$ и $--$ имеют трудоёмкость 1;
4. условный оператор (без условий внутри) имеет трудоёмкость 0;
5. логические операции имеют трудоёмкость 1;
6. оператор цикла имеет трудоёмкость $1 + n(3 + T)$, где n – это число повторений цикла, T – трудоёмкость тела цикла;
7. одно присваивание до цикла (1 операция), внутри цикла присваивание, сравнение и инкремент (3 операции).
8. вызов функции имеет трудоёмкость 0, так как функции, объявленные внутри класса, компилятор рассматривает как `inline` и подставляет сразу вместо вызова код.

9. $F_n(n)$ – часть трудоёмкости, зависящая только от размера входа;
10. P – часть трудоёмкости, зависящая от конкретного входа, значений переменных.

Временные эксперименты

Измерения проводились для квадратных целочисленных матриц с помощью функции `clock()` из встроенного модуля `python time`.

Size	Classic	Winorgad	Imprv Wino	Impv Classic
100 X 100	290.94333	361.24867	307.45867	186.74667
200 X 200	2353.78200	2815.53167	2542.62967	1510.97900
300 X 300	7412.31867	8559.82133	7807.55367	4662.86333
400 X 400	18560.03933	22043.19033	19563.29733	11975.96067
500 X 500	37094.78200	44213.58000	41490.46667	23845.95133
600 X 600	63905.64467	82005.13800	72646.38367	41914.59400
700 X 700	107256.68167	137257.87933	123870.87800	73450.65300
800 X 800	154546.39333	196856.36467	176563.80400	103469.35833
900 X 900	221015.69867	280759.76167	258684.84033	148171.84433
1000 X 1000	306991.44867	386513.90867	359238.27967	200993.01133
101 X 101	303.88400	356.69100	312.80333	186.54467
201 X 201	2230.60500	2600.42033	2351.83467	1424.86367
301 X 301	7662.25700	8809.80667	8061.61600	4859.16000
401 X 401	18658.00100	22335.59000	21140.32800	12475.44567
501 X 501	37049.78233	43786.63667	40248.24167	23620.58367
601 X 601	64789.63533	78651.74167	71082.76400	42363.01100
701 X 701	103867.78933	125626.53600	117352.42733	70031.39067
801 X 801	155306.45600	198218.44867	175573.72567	100056.82200
901 X 901	220950.60200	274289.26800	254960.42733	146510.15733
1001 X 1001	305296.35733	390898.75233	345251.03733	201508.00833

ЗАМЕРЫ ВРЕМЕНИ В МИЛЛИСЕКУНДАХ (СРЕДНЕЕ ИЗ 5 ЗАМЕРОВ). ЗАМЕР
ПРОИЗВОДИЛСЯ ФУНКЦИЕЙ `CLOCK` ИЗ `PYTHON`-МОДУЛЯ `TIME`, КОТОРОЕ ИЗМЕНЯЕТ
ЗАТРАЧЕННОЕ ВРЕМЯ НА ПРОЦЕССОРЕ В СЕКУНДАХ

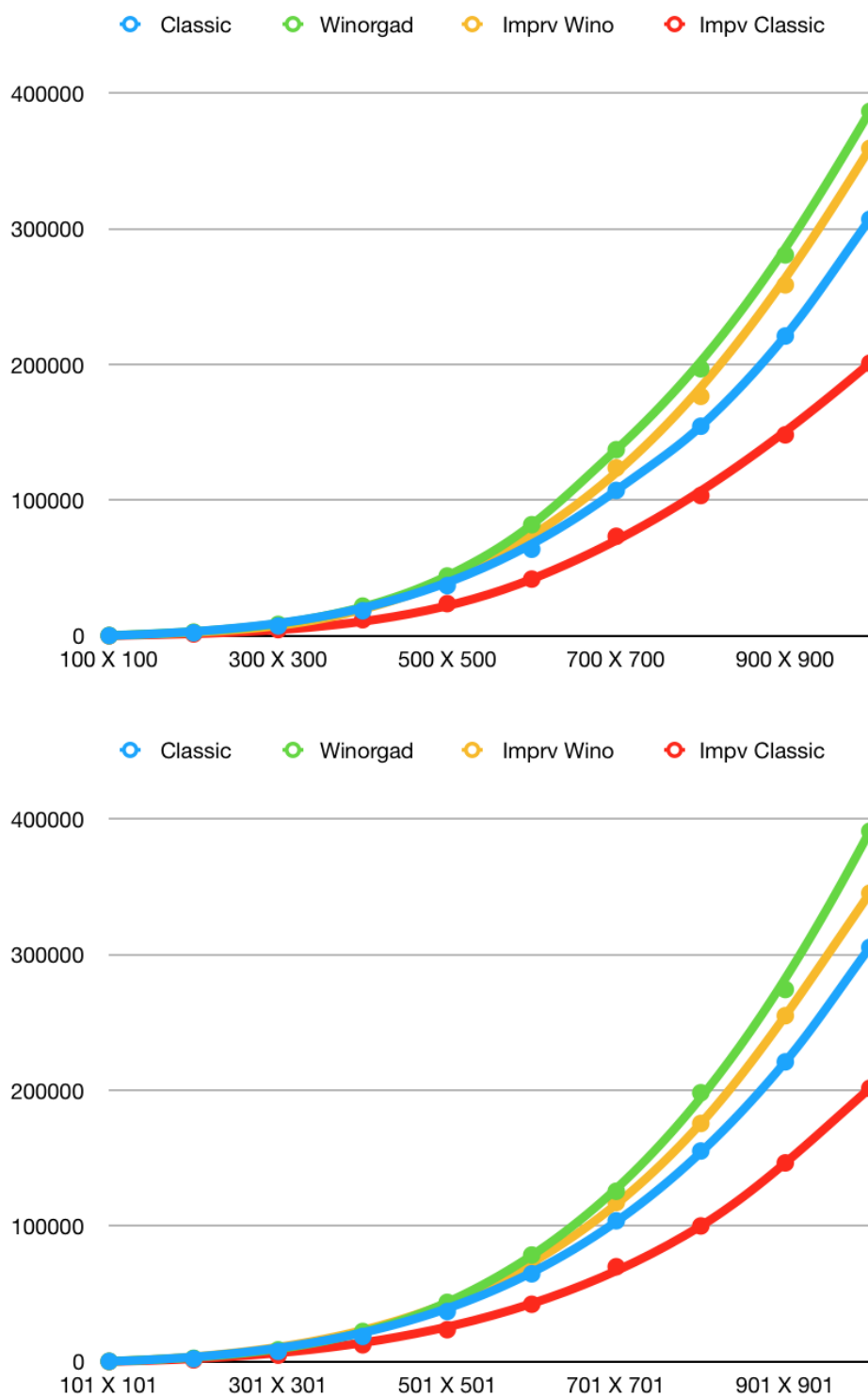


Рис. 1: Графики временных экспериментов

Расчет сложности алгоритмов

Алгоритм Винограда:

1. $F_{row_factor} = 2 + n(2 + 2 + d(2 + 10)) = 12nd + 4n + 2 = 6n + 4n + 2 = 10n + 2$
2. $F_{col_factor} = 2 + m(2 + 2 + d(2 + 10)) = 12md + 4n + 2 = 6m + 4n + 2 = 10m + 2$
3. Вычисление матрицы :

$$2 + n(2 + 2 + m(2 + 6 + 2 + 19d)) = 19dnm + 10nm + 4n + 2 = 19/2(nm) + 10nm + 4n + 2$$

4. Вычисление последнего столбца (худший случай) :

$$1 + 2 + n(2 + 2 + 10m) = 10nm + 4n + 3$$

Итого:

1. Лучший случай :

$$19dnm + 12dn + 12dm + 8n + 4m + 10n + 6 = 19/2nm + 24n + 10m + 6 \sim O(n^3)$$

2. Худший случай :

$$19dnm + 12dn + 12dm + 20nm + 4m + 12n + 9 = 59/2nm + 18n + 10m + 9 \sim O(n^3)$$

Улучшенный Алгоритм Винограда:

1. Расчет row_factor : $2 + n(2 + (n - 1)(2 + 8)) = 10n^2 - 8n + 2$

2. Расчет col_factor : $2 + m(2 + (n - 1)(2 + 8)) = 10nm - 8m + 2$

3. Вычисление матрицы :

$$2 + n(2 + m(2 + 6 + 2 + (n - 1)(2 + 14) + 3)) = 2 + 2n - 3nm + 16n^2m$$

4. Вычисление последнего столбца (худший случай) :

$$1 + 2 + n(2 + 2 + m10) = 10nm + 4n + 3$$

Итого:

1. Лучший случай : $6 - 6n + 10n^2 - 8m + 7nm + 16n^2m \sim O(n^3)$

2. Худший случай : $9 - 2n + 10n^2 - 8m + 17nm + 16n^2m \sim O(n^3)$

Классический алгоритм и улучшенный Классический алгоритм:

1. Вычисление матрицы : $2 + n(2 + 2 + t(2 + 2 + 9m)) = 9mnt + 4nt + 4n + 2 \sim O(n^3)$

Выводы

В результате проведенных испытаний алгоритмов было установлено, что:

1. Алгоритм Винограда начинает выигрывать в быстройдействии у других известных алгоритмов только для матриц, размер которых превышает память современных компьютеров.
2. В классическом алгоритме разница времени между выполнением умножения матриц размером, отличающимся на единицу, незначительна, тогда как в алгоритме Винограда разница больше из-за дополнительной проверки на нечетное кол-во элементов

Заключение

В ходе лабораторной работы были реализованы и улучшены 2 алгоритма умножения матриц: классический и алгоритм Винограда. Были получены навыки оптимизации кода на python, а так же работа с L^AT_EX. Изучен подход к вычислению сложности алгоритмов.