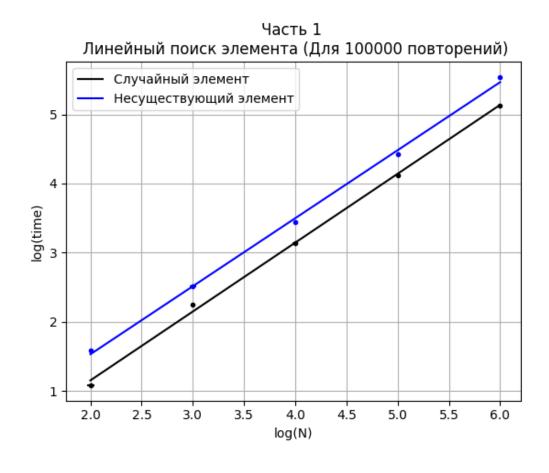
## Отчет по лабораторной работе

## "Лабораторная работа I. Асимптотическая сложность."

Травина Валерия, Б02-307 23.02.2024г

### 1 Часть

Здесь все легко. Для начала оценим время выполнения функции  $\operatorname{rand}()^*\operatorname{rand}()\%N$ , поймем что она не зависит от N и в целом временем всех математических операций будем пренебрегать. Только случае использования функции  $\operatorname{rand}()$  будем вычитать сооответствующее время. Для читаемости графиков линейного поиска будем строить их в логарифмических координатах  $\log(time)$  от  $(\log(N))$ :



Часть 1
Бинарный поиск (Для 1000000 повторений)

— Случайный элемент
— Несуществующий элемент

300

200

По графикам найдем коэффициенты линеаризации y = kx + b:

10

8

0

Таблица 1: Коэффициенты линеаризации

12

14

log2(N)

16

18

20

Часть 1. Линейный поиск			
	случайный элемент несуществующий элеме		
k	$1.00 \pm 0.01$	$0.98 \pm 0.02$	
b	$-0.84 \pm 0.03$	$-0.44 \pm 0.02$	

Часть 1. Бинарный поиск			
	случайный элемент	несуществующий элемент	
k	$38 \pm 4$	$9.8 \pm 0.3$	
b	$204 \pm 20$	$8.8 \pm 1.5$	

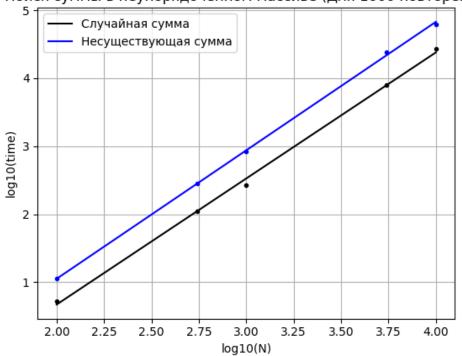
Как и следовало ожидать при линейном поиске время прямопропорционально количеству элементов. При этом время поиска несуществующего элемента (перебор всего массива) в  $0.84/0.44 \approx 2$  раза больше времени посика случайного элемента (так как по теории вероятностей это средний элемент, а зависимость времени от количества элементов линейная).

Результаты бинарного поиска поразительные не только из-за их скорости (сильно большей скорости линейного поиска), но и из-за того, что поиск случайного числа занимает больше времени (даже при учете среднего времени выполнения функции  $\operatorname{rand}()^*\operatorname{rand}()\approx 200\operatorname{Mc})$  нежели поиск несуществующего (т.е перебор всех вариантов). Никакому логическому объяснению этот феномен не поддается (а еще показания ноутбука меняются в 2 раза за пару минут), однако можно заметить интересный факт  $38/9.8\approx 2^2$ . Также из результатов очевидно, что  $time \sim \log 2(N)$ .

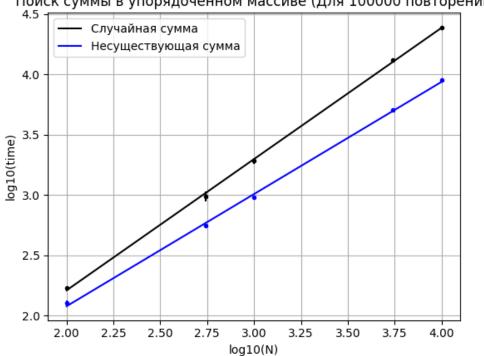
# 2 Часть

'Трудные времена создают сильных котят' Построим графики зависимости log(time) от (log(N)) и найдем коэффициенты линеаризации

Часть 2 Поиск суммы в неупорядоченном массиве (Для 1000 повторений)



Часть 2 Поиск суммы в упорядоченном массиве (Для 100000 повторений)



Часть 2 Линейный поиск			
	случайный элемент	несуществующий элемент	
k	$1.854 \pm 0.003$	$1.890 \pm 0.004$	
b	$-3.03 \pm 0.02$	$-2.77 \pm 0.03$	

Часть 2 Бинарный поиск			
	случайный элемент несуществующий з		
k	$1.08 \pm 0.01$	$0.93 \pm 0.01$	
b	$0.034 \pm 0.007$	$0.219 \pm 0.009$	

Проанализируем полученные результаты. Во-первых для линейного поиска очевидна степенная зависимость  $time \sim \alpha N^2$ . Во-вторых коэффициенты пропорциональности  $\alpha$  должны различаются в 2 раза. Рассмотрим оптимизированный поиск в упорядоченном массиве. Зависимость  $time \sim N$  линейна.

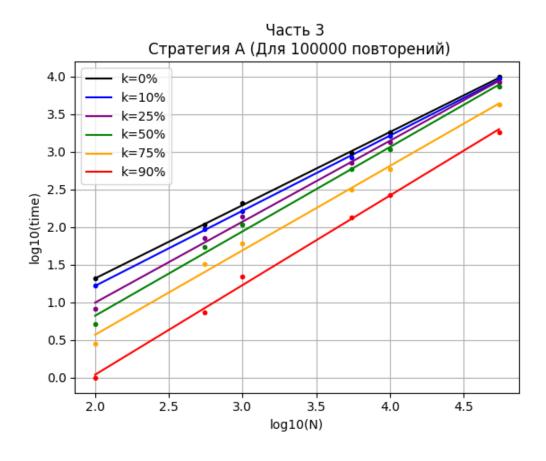
#### 3 Часть

А вот эта уже интересная часть. Для оценки колличества повторяющихся элементов введем коэффициент

$$p = \frac{\text{количество}_{\text{неуникальных}_{\text{элементов}}}{\text{количество}_{\text{всех}}}$$
 (1)

#### Стратегия А

Аналогично предыдущим пунктам построим графики зависимости log(time) от (log(N)) и найдем коэффициенты линеаризации

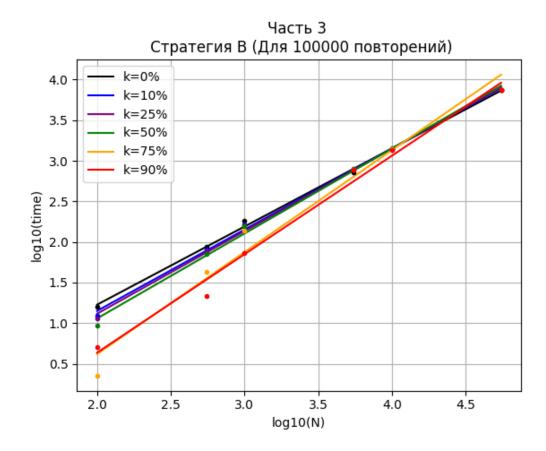


Часть 3 Стратегия А				
p (%)	k	b	$\alpha$	
0	$0.98 \pm 0.05$	$-0.82 \pm 0.04$	0,151	
10	$1.00 \pm 0.02$	$-0.64 \pm 0.02$	0,229	
25	$1.05 \pm 0.01$	$-0.52 \pm 0.02$	0,302	
50	$1.08 \pm 0.02$	$-0.64 \pm 0.02$	0,229	
75	$1.15 \pm 0.02$	$-0.95 \pm 0.01$	0,112	
90	$1.18 \pm 0.01$	$-1.28 \pm 0.01$	0,052	

Заметим, что коэффициент наклона почти не меняется и примерно равен 1, поэтому вычислительная сложность такого алгоритма O(N).

#### Стратегия В

Опять же построим графики зависимости log(time) от (log(N)) и найдем коэффициенты линеаризации



Часть 3 Стратегия В				
p (%)	k	b	$\alpha$	
0	$0.96 \pm 0.02$	$-0.70 \pm 0.01$	0,200	
10	$1.00 \pm 0.01$	$-0.84 \pm 0.02$	0,145	
25	$1.02 \pm 0.02$	$-0.91 \pm 0.02$	0,123	
50	$1.05 \pm 0.03$	$-1.02 \pm 0.02$	0,095	
75	$1.26 \pm 0.08$	$-1.89 \pm 0.07$	0,013	
90	$1.22 \pm 0.05$	$-1.78 \pm 0.04$	0,017	

Опять таки посторим график зависимочтей  $\alpha(p)$  и b(p):

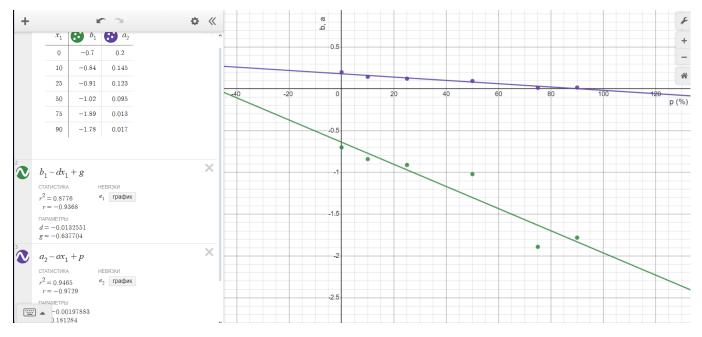
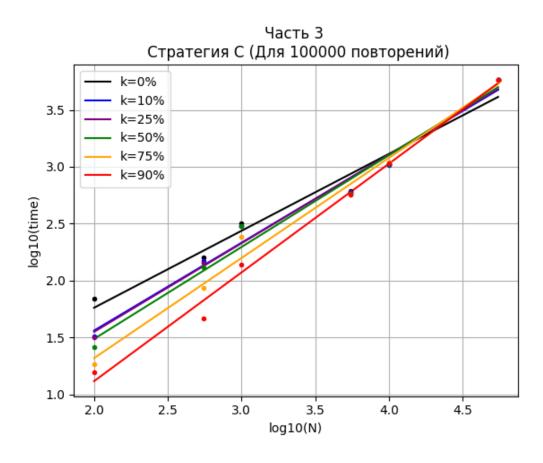


Рис. 1: График зависимостей  $\alpha(p)$ -фиолетовый и b(p)-зеленый

Однако этот график менее информативный, так как меняется не только коэффициент, но и степень N. Но все же можно сделать вывод о лучшей применимости этой стратегии по сравнению с предыдущей, так как для небольших массивов (до  $N<10^4$ ) при любом р время меньше по сравнению с p=0%. Но конечно максимальная эффективность достигается начиная с 70%.

# **Стратегия С** Не будем сдаваться и построим еще один график log(time) от (log(N)) и найдем коэффициенты:



Часть 3 Стратегия С				
p (%)	k	b	$\alpha$	
0	$0.68 \pm 0.04$	$0.41 \pm 0.04$	2,57	
10	$0.77 \pm 0.05$	$0.02 \pm 0.04$	1,05	
25	$0.78 \pm 0.04$	$-0.01 \pm 0.04$	0,98	
50	$0.81 \pm 0.05$	$-0.13 \pm 0.04$	0,74	
75	$0.88 \pm 0.04$	$-0.44 \pm 0.04$	0,36	
90	$0.96 \pm 0.04$	$-0.80 \pm 0.03$	0,17	

Строить график зависимостей  $\alpha(p)$  и b(p) не будем так как он не информативен, вследствие сильного изменения степени k. Однако по уже построенному графику можно сделать вывод, что для небольших массивов (до  $N<10^4$ ) при любом p время меньше по сравнению с p=0%. Но, конечно, максимальная эффективность достигается начиная с 60%.

#### Вывод

Самой удачной оказалась стратегия C, а неудачной - A, не только по скорости убывания времени с увеличением p, но и просто анализируя "чистое" время выполнения функций (см. таблички в экселе).

# 4 Вывод

Эта лабароторная работа имеет номер, значит будут и другие ...