I. Описание рабочей среды danila@Danila-PK ~/Рабочий стол/paralle	danila@Danila-PK
MMMM:::::::`MMMM:MMMM.:MMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMM	Host: NBLK-WAX9X M1020 - Kernel: 5.4.0-74-generic ` Uptime: 1 hour, 21 mins : Packages: 2663 (dpkg), 9 (flatpak)
MMM:MMMM : MMMMMM: `MMMM-MMM: MMM:MMMM` :MMMMMM: `MMMM-MMM: MMM:MMMM` :MMMMMM: `MMMM-MMM: MMM.MMMM` :MM::MM::MM: `MMMM-MMM: :MMM:MMM:MMM- `-MMMMMMMMMM-` -MMM:	M: Resolution: 1920x1080 M: DE: Cinnamon M: WM: Mutter (Muffin) M. WM Theme: Mint-Y-Purple (Mint-X)
:MMM:MMM: .MMM.MMMM:::MMMM.MMM. '-MMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMM-' 'MMMM'`::::``MMMM' '-MMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMMM	
danila@Danila-PK ~/Рабочий стол/paralle define _OPENMP 201511 2. Анализ алгоритма	el_lab1 echo cpp -fopenmp -dM grep -i OPENMP
t:=trunc(ln(n)/ln(2)) t:=t-1; k:=(1 shl t)-1; p:=n mod k; s:=n div k; ф р=0 р=k к:=s+1 метод прямого включения с шагом к Рисунок 14.1 Блок-схема алгоритма Шелла	
(m>0) and (a[m]>x) (m>0) and (a[m]>x) (m=m-k; m=m-k; m) (m=m-k; m) (m=m-	
eduction(max: max) default(none) • pragma - директива компилятора • omp - принадлежность директивы к OpenMP • Параллельная область задаётся при помощи директивы parallel • num_threads(int) — явное задание количества потоков, которые будут • shared(list) — задаёт список переменных, общих для всех потоков;	т выполнять параллельную область; по умолчанию выбирается последнее значение, установленное с помощью функции omp_set_num_threads(), или значение переменной OMP_NUM_THF параллельной области, которым явно не назначен класс, будет назначен класс private, firstprivate или shared соответственно; none означает, что всем переменным в параллельно
области класс должен быть назначен явно; #pragma omp for • for - Используется для распределения итераций цикла между различны 4. Код алгоритма сортировки Шелл	
<pre>include <stdio.h> include <stdlib.h> include <omp.h> define THREADS 8 define SIZE 1000000 oid InsertSort(int* arr, int i, int half, int* num_iteration){</omp.h></stdlib.h></stdio.h></pre>	
<pre>int temp = 0; int j = 0; for (int f = half + i; f < SIZE; f = f + half) { j = f; while(j > i && arr[j - half] > arr[j]) { temp = arr[j]; arr[j] = arr[j - half]; arr[j - half] = temp; *num_iteration += 1; j = j - half; } }</pre>	
<pre>oid ShellSort(int* array, float* times, int* iter) { int h; int i = 0; float t_start, t_end, t_total; for (int j = 0; j < THREADS; j++) { t_start = omp_get_wtime(); for(h = SIZE/2; h > 0; h = h/2) {</pre>	., iter) default(none)
<pre>for(i = 0; i < h; i++) { InsertSort(array, i, h, iter); } t_end = omp_get_wtime(); t_total = t_end - t_start; times[j] = t_total; }</pre>	; }
Б. Генерация различных случаев Проверим алгоритм Шелла на чувствительность к разным исходным массива 1. Абсолютно случайно сгенерированный массив (5.1); 2. Массив, который практически полностью упорядочен (5.2); 3. Массив, упорядоченный в обратном порядке (5.3); 4. Назовем массив "странным", когда он состоит в большинстве своем из од 1. Абсолютно случайный массив 5.1.1 Код для генерации:	эм. Выявим зависимость времени сортировки Шелла в нескольких краевых случаях: одного и того же элемента (5.4);
<pre>nt* Random_array(int rand_seed) { int* rand_arr = calloc(SIZE, sizeof(int)); srand(rand_seed); for (int i = 0; i < SIZE; i++) { rand_arr[i] = rand(); } return rand_arr;</pre>	
5.1.2 Общее количество итераций в данном типе массива: For absolutely random array number of iterations = 2794931 .2 Почти упорядоченный массив: 5.2.1 Код для генерации:	176
<pre>nt* Correct_array(int rand_seed) { int* correct_arr = calloc(SIZE, sizeof(int)); for (int i = 0; i < SIZE; i++) { correct_arr[i] = i; } srand(rand_seed); int magic_num = 1000; //0.2% from all elements willn't be in r int tmp; for (int i = 0; i < magic_num; i++) { int target1, target2; target1 = rand() % SIZE; target2 = rand() % SIZE;</pre>	right order
<pre>tmp = correct_arr[target2]; correct_arr[target2] = correct_arr[target1]; correct_arr[target1] = tmp; } return correct_arr; 5.2.2 Общее количество итераций в данном типе массива: For almost correct ordered array number of iterations</pre>	- 54083340
.3 Абсолютно неупорядоченный массив 5.3.1 Код для генерации: nt* Wrong_array() { int* wrong_arr = calloc(SIZE, sizeof(int));	
for (int i = 0; i < SIZE; i++) { wrong_arr[i] = (SIZE - i); } return wrong_arr; 5.3.2 Общее количество итераций в данном типе массива: For wrong ordered array number of iterations = 51466272	
<pre>5.4 "Странный" массив 5.4.1 Код для генерации: nt* Strange_array(int rand_seed) { int* strange_arr = calloc(SIZE, sizeof(int)); srand(rand_seed); int repeating_elem = rand();</pre>	
for (int i = 0; i < SIZE; i++) { if (i < SIZE / 2) { strange_arr[i] = repeating_elem; } //r else { strange_arr[i] = rand(); } } return strange_arr; 5.3.2 Общее количество итераций в данном типе массива:	in the half of array we put random element
For 'strange' array number of iterations = 117084669 . Код graph.py, графики и таблицы ср 'Рабочий стол'/parallel_lab3/d_rand.txt ./ ср 'Рабочий стол'/parallel_lab3/d_corr.txt ./	
cp 'Рабочий стол'/parallel_lab3/d_wrong.txt ./ cp 'Рабочий стол'/parallel_lab3/d_strange.txt ./ rom pwn import * rom prettytable import PrettyTable mport matplotlib.pyplot as plt mport numpy as np	
<pre>ef inp(file_name): data = open(file_name, 'rb') try: num_of_threads = u32(data.read(4)) threads = [i + 1 for i in range(num_of_threads)] iterations = u32(data.read(4)) time = [[] for i in range(num_of_threads)] for i in range(iterations * num_of_threads): time[i % num_of_threads].append(float(struct.unpack('f', dofinally:</pre>	data.read(4))[0]))
<pre>list_t1 = [] list_s = [] list_e = [] rgby = ['r', 'g', 'b', 'y'] for i in range(len(times)): # 1 t1 = [sum(k) / len(k) for k in times[i]] list_t1.append(t1) plt.plot(threads[i], t1, rgby[i]) plt.title('Execution time', fontsize=20)</pre>	
<pre>plt.xlabel('Threads') plt.ylabel('Time') plt.grid(1) plt.legend(['rand','corr','wrong','strange']) plt.show() for i in range(len(times)): # 2 s = [(sum(times[i][0]) / len(times[i][0])) / (sum(k) / len(k)) list c append(s)</pre>	for k in times[i]]
<pre>list_s.append(s) plt.plot(threads[i], s, rgby[i]) plt.title('Acceleration', fontsize=20) plt.xlabel('Threads') plt.ylabel('Acceleration') plt.grid(1) plt.legend(['rand','corr','wrong','strange']) plt.show()</pre>	
<pre>for i in range(len(times)): # 3 e = [list_s[i][k] / (k + 1) for k in range(len(list_s[i]))] list_e.append(e) plt.plot(threads[i], e, rgby[i]) plt.title('Efficiency', fontsize=20)</pre>	
<pre>plt.xlabel('Threads') plt.ylabel('Efficiency') plt.grid(1) plt.legend(['rand','corr','wrong','strange']) plt.show()</pre> Table ef show_table(times, threads):	
<pre>title_text = 'Time table' fig_background_color = 'skyblue' fig_border = 'steelblue' column_headers = [i + 1 for i in range(len(times[0]))] row_headers = [i + 1 for i in range(threads)] cell_text = [] for row in times: cell_text.append([f'{round(x, 5)}' for x in row])</pre>	
<pre>rcolors = plt.cm.BuPu(np.full(len(row_headers), 0.1)) ccolors = plt.cm.BuPu(np.full(len(column_headers), 0.1)) plt.figure(linewidth=10,</pre>	
the_table.scale(1, 1.75) ax = plt.gca() ax.get_xaxis().set_visible(False) ax.get_yaxis().set_visible(False) plt.box(on=None) plt.suptitle(title_text) plt.draw() plt.show()	
<pre>ef main(): files = tuple(['d_rand.txt', 'd_corr.txt', 'd_wrong.txt', 'd_strang times = [] threads = [] num_threads = [] for file in files: exp = inp(file) times.append(exp[0]) threads.append(exp[1]) num_threads.append(exp[2]) plots(times, threads)</pre>	ge.txt'])
<pre>for i in range(len(num_threads)): show_table(times[i], num_threads[i]) fname == 'main': main() Execution time</pre>	
0.7 — rai — co — wr — str	orr
0.4 0.3 0.2 0.1	
0.0	8

_						
	rand corr wrong					
	- strange					
4 5 6	7 8					
Threads	, 0					
CCEIEI ation						
4 5 6 7 Threads	8					
	strange					
Threads	8					
Time table						
4 0.71094 0.6875 0.75781 0.8046	9 0.75 0.73438					
6 0.03906 0.04688 0.03906 0.0390	6 0.04688 0.05469					
6 0.03906 0.03906 0.03906 0.0390	6 0.03906 0.03906					
5 0.03125 0.03125 0.03125 0.0312	5 0.03125 0.03125					
Time table						
5 6 7 8	9 10					
5 0.05469 0.0625 0.05469 0.0546	9 0.05469 0.07812					
9 0.03125 0.03906 0.03125 0.0312	5 0.03125 0.03906					
6 0.03906 0.03125 0.03906 0.0312	5 0.03125 0.03125					
 	+					
Time table						
nine table						
 	+					
8 0.03906 0.03906 0.03906 0.0468	8 0.03906 0.04688					
6 0.04688 0.03906 0.03906 0.0390	6 0.03906 0.03906					
5 0.03125 0.03125 0.03125 0.0312	5 0.03125 0.03125					
- 0.03123 0.03125 0.0312	0.03123 0.03125					
Time table						
5 6 7 8	9 10					
9 0.05469 0.0625 0.05469 0.0546	9 0.0625 0.0625					
6 0.03125 0.03906 0.03906 0.0312	5 0.03906 0.03125					
5 0.03906 0.03125 0.03125 0.0390	6 0.03125 0.03906					
 						
й анализ						
бфективность алгоритма вычисляю а. Теоретическая оценка для ускорен		едыдущих примеров лабораторнь	оных работ. Это происхо	одит из-за невозможност	и ввести параллельные вычисления	для сортировки вставками, которую исполю
2 2 0 0 0 2 2 2 2 1 97 7 P	Time table S 6 7 8	CCELERATION A Threads Efficiency Time table S 6 7 8 9 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10 10	**************************************	Acceleration Trace table 1	Acceleration Fine table Time	*** **Cocie at all on