عنوان درس: مباحث پیشرفته در زبانهای برنامه نویسی موازی

استاد: آقای دکتر سوادی

پروژه : پیاده سازی و موازی سازی الگوریتم Gradient descend linear regression

اعضاء گروه: محمد دانش آموز – مهسا زاهدی

توضيحات فاز موازي سازي:

در موازی سازی این الگوریتم با چالشهای مختلفی روبرو شدیم که مهمترین آنها بحث thread بود که باعث میشد در حالت موازی زمان اجرای الگوریتم بیشتر شود، از دیگر موارد زمان و هزینه ایجاد thread در سیستم عاملهای مختلف بود که در لینوکس این زمان خیلی کمتر از ویندوز است و نهایتا اجرای برنامه نهایی در ویندوز و لینوکس ، نتایج مختلفی داشتند. همچنین به دلیل اینکه کل این الگوریتم تشکیل شده از ضربهای ماتریس در بردار است ، موازی سازیم منجر به اجراهای کوتاه در هر thread می گردید و عملا امکان استفاده از حالت اتمیک و منطقه بحرانی نبود (زمان اجرا بشدت تحت تاثیر قرار میگرفت و حتی طولانی تر میشد). از این رو با بررسی هایی متوجه شدیم که بیش از درصد پردازنده های اخیر دارای کش لاین 64 بایتی هستند که چون متغیرهایی از نوع double که 8 بایتی هستند را در حلقه ها استفاده میکردیم ، بهترین حالت موازی سازی هر حلقه در این برنامه ، استفاده از حالت schedule (static,8)

لینک پروژه :

https://github.com/mohammaddan/ferdowsi-gradient-descend-regression.git

برنامه را در چند حالت مختلف از جمله سریال، موازی سازی با ۱٬۲٬۳٬۴٬۵٬۶٬۷٬۸ هسته اجرا کردیم.

نهایتا برای بهینه سازی زمان اجرا در حالت موازی (کاستن زمانهای سربار جهت ایجاد تردها)، برنامه را تغییراتی دادیم و تاحد امکان، حلقه های تکرار را در هم ادغام کردیم تا در هر ترد، کارهای بیشتری انجام شود. تابع think3 پیاده سازی نهایی و بهینه این الگوریتم است.

نتایج اجرای پیاده سازی های مختلف با تعداد تردهای مختلف به شکل زیر میباشد:

 $\label{eq:cpu:amd} \text{CPU:AMD 8350 8 core - RAM 16GB DDR3 freq: 4Ghz - cache size: 16MB - cache line size: 64Byte}$

OS: Ubuntu 20.04.2

CPU: Intel 7700 4 core – 8 hyper thread - freq: 4Ghz – cache size: 16MB – cache line size: 64Byte – RAM 16GB DDR4 OS: Windows 10

CPU: Intel 7700 4 core – 8 hyper thread - freq: 4Ghz – cache size: 16MB – cache line size: 64Byte – RAM 16GB DDR4 OS: Ubuntu 20.04.2

```
void tink3(double *theta,int thread_num) {
 double alpha = 0.01;
 double err_0[n];
 for (int i = 0; i < p; i++)
   theta[i] = (rand() % 10) / 1000.0;
 double delta[p] = {0};
 double y_pred[n] = {0};
 int cnt = 2000000, it = 0;
 double last_error, error = 100;
 do {
   last_error = error;
   int j;
    double error2 = 0;
   #pragma omp parallel for private(j) num_threads(thread_num) schedule(static,8) reduction(+:error2)
   for (int i = 0; i < n; i++) {
     y_pred[i] = 0;
     for (j = 0; j < p; j++) {
      y_pred[i] += theta[j] * train_x[i][j];
     err_0[i] = y_pred[i] - train_y[i];
     error2 += err_0[i] * err_0[i];
   #pragma omp parallel for num_threads(thread_num) schedule(static,1)
   for (int j = 0; j < p; j++){
     double temp=0;
     for(int i=0;i<n;i++)</pre>
       temp += train_x[i][j] * err_0[i];
     thetα[j] -= alpha * temp / n;
    error = sqrt(error2);
   if (error > last_error)
alpha /= 1.2;
 } while (it++ < cnt && fabs(error - last_error) > epsilon);
```